

การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคดอยที่ดีที่สุดเชิงเบส์
เมื่อใช้การแยกแจงก่อนแบบบัญชีสังยุคปัจจุติ

นางสาวจิตติมา พสมญาติ

สถาบันวิทยบริการ

อพลักษณ์แห่งวิทยาลัย

วิทยานิพนธ์นี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาสถิติศาสตร์มหาบัณฑิต

สาขาวิชาสถิติ ภาควิชาสถิติ

คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ปีการศึกษา 2546

ISBN 974-17-4282-7

ลิขสิทธิ์ของจุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

A COMPARISON OF BAYESIAN SELECTION METHODS FOR
BEST REGRESSION EQUATION WITH CONJUGATE
NORMAL PRIOR DISTRIBUTION

Miss Jittima Phasomyard

สถาบันวิทยบริการ

A Thesis Submitted in Partial Fulfillment of the Requirements
for the Degree of Master of Science in Statistics

Department of Statistics

Faculty of Commerce and Accountancy

Chulalongkorn University

Academic Year 2003

ISBN 974-17-4282-7

หัวข้อวิทยานิพนธ์

โดย

สาขาวิชา

อาจารย์ที่ปรึกษา

การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การ

แยกแยะก่อนแบบคู่สังขคปกติ

นางสาวจิตติมา ผสมผ้าติ

สถิติ

รองศาสตราจารย์ ดร. มีระพ วีระถาวร

คณะกรรมการนิชยศากสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย อนุมัติให้นับวิทยานิพนธ์
ฉบับนี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญามหาบัณฑิต

..... คณบดีคณะนิชยศากสตร์และการบัญชี

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. ดนุชชา คุณพนิชกิจ)

คณะกรรมการสอบบุญวิทยานิพนธ์

..... ประธานกรรมการ

(รองศาสตราจารย์ ดร. กัลยา วนิชย์บัญชา)

..... อาจารย์ที่ปรึกษา

(รองศาสตราจารย์ ดร. มีระพ วีระถาวร)

..... กรรมการ

(รองศาสตราจารย์ ดร. สุพล ดุรงค์วัฒนา)

จิตติมา ผสมญาติ : การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ (A COMPARISON OF BAYESIAN SELECTION METHODS FOR BEST REGRESSION EQUATION WITH CONJUGATE NORMAL PRIOR DISTRIBUTION.)

อ. ที่ปรึกษา : วศ.ดร. นีระพร วีระถาวร, 165 หน้า. ISBN 974-17-4282-7

การวิจัยครั้งนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ โดยจะเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอย 3 วิธี ได้แก่ วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (Bayesian Model Averaging method) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ้มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection)(BMA_{SVT}) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection: median probability model)(OPM) และวิธีการถดถอยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression method)(SR) เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจ คือ เกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Average of Mean Square Error)(AMSE) และเกณฑ์ที่ใช้ประกอบการตัดสินใจ คือ เกณฑ์ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Ratio of Different Average Mean Square Error) (RDAMSE) การแจกแจงของค่าคลาดเคลื่อนที่ศึกษา คือ การแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน (σ) เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ ขนาดตัวอย่างที่ศึกษา (n) คือ 15 30 50 และ 100 จำนวนตัวแปรอิสระที่ศึกษาคือ 3 5 8 10 12 และ 15 ค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ($\sigma_\beta / \tau, c$) ที่ศึกษามี 4 ระดับ คือ (1,5) (1,10) (10,100) และ (10,500) ข้อมูลที่ใช้ในการวิจัยได้จากการจำลองแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โล กระทำข้าม 500 รอบ ในแต่ละสถานการณ์ ซึ่งผลการวิจัยได้ข้อสรุปดังนี้

การเปรียบเทียบค่า AMSE ของทั้ง 3 วิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุกสถานการณ์ วิธี OPM จะให้ค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อยโดยเฉพาะอย่างยิ่ง เมื่อค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าต่ำ ๆ ส่วนวิธี SR มีค่า AMSE แตกต่างจากวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM อย่างชัดเจนในทุกสถานการณ์ ปัจจัยที่มีผลต่อค่า AMSE ของทุกวิธี คือ ขนาดตัวอย่าง ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ โดยที่ค่า AMSE จะแปรผันตามค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ แต่จะแปรผันกับขนาดตัวอย่าง

นอกจากนั้นค่า AMSE ของ 2 วิธีซึ่งเป็นวิธีการภายนอกตัวอย่าง ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะแปรผันตามค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) โดยที่ค่า AMSE ของวิธี SR ไม่เปลี่ยนแปลงเนื่องจากไม่ได้นำค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มาพิจารณา

ภาควิชา สถิติ

ลายมือชื่อนิสิต

สาขาวิชา สถิติ

ลายมือชื่ออาจารย์ที่ปรึกษา

ปีการศึกษา 2546

4482197026 : MAJOR STATISTICS

KEY WORD : BAYESIAN MODEL AVERAGING / MARKOV CHAIN MONTE CARLO MODEL COMPOSITION / CHANGE-POINT TRANSFORMATION / OPTIMAL PREDICTIVE MODEL SELECTION / STEPWISE REGRESSION

JITTIMA PHASOMYARD : A COMPARISON OF BAYESIAN SELECTION METHODS FOR BEST REGRESSION EQUATION WITH CONJUGATE NORMAL PRIOR DISTRIBUTION.)

THESIS ADVISOR : ASSOC. PROF. THEERAPORN VERATHAWORN, 165 pp. ISBN 974-17-4282-7

The objective of this research is to compare the Bayesian selection methods for best regression equation with conjugate normal prior distribution. The three Bayesian selection methods for best regression equation in this comparison composed of Bayesian Model Averaging method using Markov Chain Monte Carlo model composition via Simultaneous Variable and Transformation Selection (BMA_{SVT}) , Optimal Predictive Model Selection (OPM) and Stepwise Regression method (SR). The average of mean square error (AMSE) and the ratio of different average mean square error (RDAMSE) were used as the criteria in this project. The details of the data were represented as follows. In this study, the distribution of random errors are normal distribution with mean equal to 0 and standard deviation equal to 0.25 0.50 and 2.50, respectively. The sizes of the samples are varied, which composed of 15 , 30 , 50 and 100 samples. The numbers of independent variables in regression model are 3 , 5 , 8 , 10 , 12 , and 15. The Bayesian hyperparameters ($\sigma_\beta / \tau, c$) for BMA_{SVT} and OPM are (1,5) (1,10) (10,100) and (10,500), respectively. Using the Monte Carlo simulation technique with 500 repetitions for each case generated all data.

The analyzed results of data were demonstrated as follow. The comparisons of the AMSE from three methods ranging from minimum to maximum were BMA_{SVT}, OPM and SR for all cases. The OPM gave AMSE slightly higher than BMA_{SVT} especially when the Bayesian hyperparameters ($\sigma_\beta / \tau, c$) had low values. The SR gave AMSE clearly different from BMA_{SVT} and OPM in all cases. The factors that affected AMSE of all methods are sample size, the standard deviation of random errors and the number of independent variables. The AMSE of all method were proportionate to the standard deviation of random errors and the number of independent variables although they were inversely proportionate to sample size.

Furthermore, the AMSE of two methods under Bayesian Approach, BMA_{SVT} and OPM were proportionate to the Bayesian hyperparameters ($\sigma_\beta / \tau, c$) and whereas the AMSE of SR was constant because we did not consider the Bayesian hyperparameters ($\sigma_\beta / \tau, c$).

Department	Statistics	Student's signature.....
Field of study	Statistics	Advisor's signature.....
Academic year	2003	

กิตติกรรมประกาศ

วิทยานิพนธ์ฉบับนี้สำเร็จลุล่วงได้ด้วยดี จากความอนุเคราะห์ของบุคคลหลายฝ่ายด้วยกัน ผู้วิจัยขอกราบขอบพระคุณ รองศาสตราจารย์ ดร.มีระพ วีระถาวร อ้าวายที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์ที่ กรุณาให้คำแนะนำ ปรึกษา ตลอดจนแก้ไขข้อบกพร่องต่าง ๆ จนกระทั่งวิทยานิพนธ์ฉบับนี้สำเร็จ ลุล่วงได้ด้วยดี

ผู้วิจัยขอกราบขอบพระคุณ รองศาสตราจารย์ ดร.กัลยา วนิชย์ปัญชา และรองศาสตราจารย์ ดร.สุพลด ดุรงค์วัฒนา ในฐานะประธานกรรมการและกรรมการสอบบวทบานิพนธ์ ที่กรุณาตรวจแก่บวทบานิพนธ์ฉบับนี้ให้สมบูรณ์ยิ่งขึ้น ทั้งนี้ผู้วิจัยขอกราบขอบพระคุณคณาจารย์ประจำภาควิชาสถิติ ที่ให้โอกาสทางการศึกษา และประสิทธิ์ประสาทความรู้ให้แก่ผู้วิจัยจนกระทั่งสำเร็จการศึกษา

ท้ายนี้ผู้วิจัยได้ขอกราบขอบพระคุณ บิดา มารดา ซึ่งให้การสนับสนุน และเพื่อน ๆ ที่ให้กำลังใจแก่ผู้วิจัยเสมอมาจนกว่าทั้งสำเร็จการศึกษา และเนื่องจากภาระวิจัยครั้นนี้ได้รับทุนคุดหนุน การวิจัยของบัณฑิตวิทยาลัย ผู้วิจัยจึงขอกราบขอบพระคุณบัณฑิตวิทยาลัยมา ณ ที่นี้ด้วย

สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อภาษาไทย.....	๑
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ.....	๑
กิตติกรรมประกาศ.....	๙
สารบัญ.....	๙
สารบัญตาราง.....	๙
สารบัญภาพ.....	๙
บทที่ ๑ บทนำ.....	๑
1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา.....	๑
1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย.....	๕
1.3 ข้อทดลองเบื้องต้น.....	๕
1.4 สมมตฐานของการวิจัย.....	๕
1.5 ขอบเขตของการวิจัย.....	๕
1.6 ขั้นตอนในการศึกษาวิจัย.....	๖
1.7 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ.....	๗
1.8 เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจ.....	๗
บทที่ ๒ ทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้อง.....	๘
2.1 การวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ.....	๘
2.2 ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไข ทฤษฎีบทของเบส์ และความเป็นอิสระ.....	๙
2.3 วิธีการเลือยตัวแบบของเบส์ โดยการหารองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค มองดิการ์โลโดโดยใช้ลูกโซ่ช่วงรั้งคอกฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัว แปรอิสระ.....	๙
2.3.1 วิธีการเลือยตัวแบบของเบส์.....	๑๐
2.3.1.1 ความน่าจะเป็นก่อนของตัวแบบ.....	๑๑
2.3.1.2 ความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ.....	๑๒
2.3.1.3 ขั้นตอนการคัดเลือกตัวแปรของวิธี BMA _{MC3}	๑๔
2.3.2 ขั้นตอนของการคัดเลือกตัวแปรและการแปลงไปพร้อม ๆ กันของ วิธี BMA _{SVT}	๑๖
2.4 วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด.....	๑๖

หน้า

2.4.1 การค้นหาตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ	17
2.4.2 การคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด.....	18
2.5 วิธีการคัดถอยแบบขั้นบันได.....	19
บทที่ 3 วิธีการดำเนินการวิจัย.....	21
3.1 การหาข้อมูลโดยใช้การจำลองข้อมูลด้วยวิธีมอนติคาร์โล.....	21
3.2 แผนการทดลอง.....	22
3.3 ขั้นตอนในการศึกษาวิจัย.....	23
บทที่ 4 ผลการวิจัย.....	37
4.1 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการคัดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษามเมื่อ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ (1.5).....	41
4.2 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการคัดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษามเมื่อ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ (1,10).....	63
4.3 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการคัดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษามเมื่อ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ (10, 100).....	85
4.4 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการคัดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวน	

ตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SV} และ <u>วิธี OPM จะศึกษามีอ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเท่ากับ (10, 500)</u>	107
บทที่ 5 สรุปผลการวิจัยและข้อเสนอแนะ.....	129
5.1 สรุปผลการวิจัย.....	130
5.1.1 ผลการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย.....	130
5.1.2 ปัจจัยที่มีผลต่อค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของแต่ละวิธี.....	131
5.1.3 ผลสรุปการเลือกวิธีการสร้างตัวแบบการทดลองที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติ.....	132
5.2 ข้อเสนอแนะ.....	135
รายการอ้างอิง.....	136
ภาคผนวก.....	138
ประวัติผู้เขียนวิทยานิพนธ์.....	165

สถาบันวิทยบริการ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

สารบัญสาระ

สารบัญภาพ

ข้อที่	หน้า
3.1 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีมอนิติการ์โล.....	22
3.2 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนในการคำนวณการวิจัย.....	24
3.3 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการเลือกตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบคุณภาพนิยมมอนิติการ์โลโดยใช้ลูกไนเมอร์คอมพิวเตอร์เพื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมด้วยประยุทธ์.....	28
3.4 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด.....	31
3.5 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการลดด้อยแบบบันได.....	34
4.1 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	43
4.2 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	46
4.3 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	50
4.4 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	53
4.5 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	56
4.6 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,5).....	59
4.7 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,10).....	65

4.8 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจก แจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระ ^{.....}	68
4.9 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจก แจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระ ^{.....}	71
4.10 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจก แจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระ ^{.....}	74
4.11 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจก แจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระ ^{.....}	77
4.12 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจก แจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระ ^{.....}	80
4.13 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10, 100)$ ^{.....}	87
4.14 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10, 100)$ ^{.....}	90
4.15 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10, 100)$ ^{.....}	93

รูปที่	หน้า
4.16 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,100)$	96
4.17 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,100)$	99
4.18 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,100)$	102
4.19 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,500)$	109
4.20 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,500)$	112
4.21 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,500)$	115
4.22 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA _{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_{\beta} / \tau, c) = (10,500)$	118

序號	หน้า
4.23 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แยกแข่งก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA _{ST} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ (σ_{β} / τ_c) = (10,500).....	121
4.24 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การ แยกแข่งก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปร อิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA _{ST} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ (σ_{β} / τ_c) = (10,500).....	124
5.1 แสดงแผนผังผลสรุปการเลือกวิธีการสร้างสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแยก แข่งก่อนแบบคู่สังยุค.....	133
5.2 แสดงแผนผังผลสรุปการเลือกวิธีการสร้างสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแยก แข่งก่อนแบบคู่สังยุคในเชิงปฏิบัติ.....	134

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

บทที่ 1

บทนำ

1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา

ในปัจจุบันการวิจัยสาขาต่าง ๆ ไม่ว่าจะเป็นด้านวิทยาศาสตร์ ศึกษาศาสตร์ สังคมศาสตร์ อุตสาหกรรม เกษตรกรรม และทางด้านธุรกิจ จำเป็นต้องอาศัยระเบียบวิจัยทางสถิติเข้ามาช่วยในการค้นคว้าและดำเนินงานวิจัยอย่างเป็นระบบ เพื่อให้งานวิจัยที่ได้มีความถูกต้องและมีความน่าเชื่อถือ การใช้ระเบียบวิจัยทางสถิติช่วยในการวิเคราะห์เพื่อนำมาคำตัดสินใจ หรือเพื่อคาดคะเน ผู้จัดนิยมใช้วิธีการวิเคราะห์ความถดถอย (regression analysis) ช่วยในการค้นหาคำตัดสินใจ หรือเพื่อคาดคะเน ความสัมพันธ์ระหว่างปัญหาที่สนใจ เช่น ศึกษาและสาเหตุของปัญหานั้น ๆ หรือเพื่อคาดคะเน เหตุการณ์ล่วงหน้า หรือเรียกอีกนัยหนึ่งว่าการพยากรณ์

วิธีการวิเคราะห์ความถดถอยที่นิยมใช้กันอย่างแพร่หลายคือ การวิเคราะห์ความถดถอย เชิงเส้น (linear regression analysis) ซึ่งมีตัวแบบในรูปทั่วไปดังนี้

$$(1.1) \quad \hat{y} = X \beta + \varepsilon$$

เมื่อ \hat{y} เป็นเวกเตอร์ของตัวแปรตามขนาด $n \times 1$

X เป็นเมตริกซ์ของตัวแปรอิสระขนาด $n \times (p+1)$

β เป็นเวกเตอร์ของพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่าขนาด $(p+1) \times 1$

ε เป็นเวกเตอร์ของความคลาดเคลื่อนสุ่มขนาด $n \times 1$

n เป็นขนาดตัวอย่าง

และ p เป็นจำนวนตัวแปรอิสระ

โดยทั่วไปการพิจารณาตัวแปรอิสระเพื่อใช้ในตัวแบบถดถอยเชิงเส้นในการพยากรณ์นั้น ต้องใช้ตัวแปรอิสระเพียงตัวเดียวในตัวแบบถดถอยเชิงเส้นจะเรียกว่า การวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย (simple linear regression) ซึ่งอาจจะทำให้การพยากรณ์คลาดเคลื่อนจากค่าที่แท้จริงได้ เมื่อจากตัวแปรอิสระที่มีอิทธิพลต่อตัวแปรตามอาจมีมากกว่า 1 ตัวแล้ว ดังนั้น ผู้วิจัย จะต้องใช้ตัวแปรอิสระมากกว่า 1 ตัวแปรในการวิเคราะห์ความถดถอยหรือเรียกว่า การวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ (multiple linear regression) ซึ่งจะช่วยให้การพยากรณ์แม่นยำและถูกต้องมากขึ้น

บางครั้งการใช้ตัวแปรอิสระมากเกินไปในตัวแบบถดถอยอาจไม่ให้ผลลัพธ์เสมอไป ในทางกลับกันอาจจะเพิ่มความคลาดเคลื่อนในการพยากรณ์ให้สูงกว่าการใช้ตัวแปรอิสระเพียงตัวเดียว

ในตัวแบบลดด้อยเป็นได้ ดังนั้น การคัดเลือกตัวแปรอิสระในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นจึงเป็นสิ่งสำคัญเพื่อให้ได้ตัวแบบลดด้อยเชิงเส้นที่ดีที่สุดเพื่อใช้ในการพยากรณ์ หรือในบางครั้งเมื่อผู้วิจัยนำข้อมูลมาวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น จนกระทั่งภายหลังได้ตัวแบบลดด้อยเชิงเส้น (linear regression model) เพื่อนำไปใช้ในการพยากรณ์นั้น ผู้วิจัยส่วนใหญ่ไม่ได้ทำการตรวจสอบความเหมาะสมของตัวแบบลดด้อยเชิงเส้นที่ได้ว่ามีความเหมาะสมที่จะนำไปใช้พยากรณ์หรือไม่ เพราะเหตุนี้การคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุดเพื่อใช้ในการพยากรณ์ จึงสามารถจำแนกได้เป็น 2 แนวทาง คือ¹

1) ใช้ค่าสถิติในการพิจารณาความเหมาะสมของตัวแบบทุกรูปแบบที่เป็นไปได้ หรือเรียกว่าวิธีพิจารณาทุกรูปแบบ (all possible regression) ค่าสถิติที่นิยมใช้ในวิธีนี้ได้แก่ ค่าสัมประสิทธิ์การกำหนด (R^2) ค่าสัมประสิทธิ์การกำหนดที่ปรับแล้ว (R^2_{adj}) และค่าสถิติของมอลโลว์ส (Mallow Cp) เป็นต้น

2) ใช้วิธีการคัดเลือกตัวแปรอิสระ (variable selection) โดยการเพิ่ม และ/หรือลดตัวแปรอิสระจากตัวแบบการถดถอย ซึ่งวิธีที่นิยมใช้กันอย่างแพร่หลายได้แก่ วิธีการคัดเลือกตัวแบบไปข้างหน้า (forward selection) วิธีการกำจัดตัวแบบลดด้อยหลัง (backward elimination) และวิธีการถดถอยแบบขั้นบันได (stepwise regression) เป็นต้น

การใช้เกณฑ์ในการคัดเลือกตัวแบบ 2 แนวทางข้างต้นเป็นวิธีการที่ใช้เพียงข้อมูลปัจจุบันในการประมาณค่าพารามิเตอร์ ซึ่งอาจทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนของการประมาณระดับหนึ่ง ดังนั้น วิธีที่จะลดความคลาดเคลื่อนให้ต่ำลงจึงควรใช้ข้อมูลในอดีตของพารามิเตอร์มาช่วยในการประเมินค่า กล่าวคือ ใช้การแจกแจงก่อน (prior distribution) ของพารามิเตอร์มาพิจารณาด้วย ซึ่งแนวความคิดนี้เรียกว่า การวิเคราะห์เชิงเบส (Bayesian approach) การนำแนวทางของเบสมาใช้ในการหาเกณฑ์หรือวิธีการคัดเลือกตัวแบบการถดถอยเชิงเส้นที่ดีที่สุด จึงเป็นแนวทางที่นักสถิติให้ความสนใจกันมากในปัจจุบัน เนื่องจากมีแนวโน้มทำให้ได้วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่มีประสิทธิภาพและเหมาะสมกว่าวิธีการภายนอกเท่านั้น ๆ

ในปี ค.ศ. 1997 ราฟเทอร์รี (Raftery) เมดิกาน (Madigan) และไฮเอ็ททิง (Hoeting) ได้เสนอวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (Bayesian Model Averaging method (BMA)) สำหรับตัวแบบการถดถอยเชิงเส้น ซึ่งวิธีนี้มีการคำนึงถึงหลักการเกี่ยวกับความไม่แน่นอนของตัวแบบ (model uncertainty) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสจะพิจารณาค่าความน่าจะเป็นภายหลัง (posterior probability) สำหรับทุก ๆ ตัวแบบที่เราสนใจ และนำตัวแบบทุกตัวแบบที่เราสนใจมาเฉลี่ยกันโดยใช้ความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบเป็นตัวตัวหนึ่งเพื่อหาค่าพยากรณ์ที่เหมาะสม

¹ ทรงศิริ แต่สมบัติ, การวิเคราะห์การถดถอย (กรุงเทพมหานคร : มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์, 2541) หน้า 205.

สำหรับการหาปริภูมิตัวแบบที่จะนำมาใช้ในวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์นั้น ราฟเทอเรีย เมดิแกน และไฮเอ็ททิง (Raftery, Madigan and Hoeting, 1997) ได้เสนอไว้ 2 แนวทางดังนี้คือ

1. วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยใช้การค้นหาปริภูมิตัวแบบด้วยวิธีออกซ์แคมวินโดว์ (Occam's Window)(BMA_{occ})

2. วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาრ์คоф (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³))(BMA_{MC3})

ในปี ค.ศ. 1999 ไฮเอ็ททิง (Hoeting) ราฟเทอเรีย (Raftery) และเมดิแกน (Madigan) ได้เสนอวิธีสำหรับพิจารณาตัวแปรอิสระพร้อมกับคัดเลือกการแปลงด้วยค่าความน่าจะเป็นภายหลังซึ่งพิจารณาทุก ๆ ตัวแบบที่เป็นไปได้โดยใช้ตัวแบบเปลี่ยนจุด (change-point model) หรือการแปลงเปลี่ยนจุด(change-point transformation) ทำให้ได้ตัวแบบที่เหมาะสมมากกว่าการเลือกกำลังการแปลงของบอกซ์และทิดเวล (the standard Box-Tidwell power transformations) ราฟเทอเรีย เมดิแกน และไฮเอ็ททิง (Raftery, Madigan and Hoeting, 1999) เสนอการวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คоф (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการคัดเลือกตัวแปรและการแปลงไปพร้อม ๆ กัน ซึ่งทำให้ค่าพยากรณ์เหมาะสมขึ้นทั้งในเรื่องของคะแนนการพยากรณ์ทั้งหมด (overall predictive score) และความครอบคลุมของช่วงการพยากรณ์ (the coverage of prediction intervals)

ในปี ค.ศ. 2002 บาร์บีรี (Barbieri) และเบอร์เกอร์ (Berger) ได้เสนอวิธีการคัดเลือกตัวแบบของเบส์สำหรับการคัดเลือกระหว่างกลุ่มของตัวแบบเชิงเส้นปกติ (selection among normal linear models) ตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดอาจไม่ใช่ตัวแบบที่มีค่าความน่าจะเป็นภายหลังสูงสุด (the model with highest posterior probability) แต่กลับเป็นตัวแบบที่ค่าความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ (the median probability model) และเกณฑ์ที่ใช้ในการเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดจากกลุ่มของตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ คือความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสอง (square error loss) ซึ่งจะเลือกตัวแบบที่มีค่าดังกล่าวต่ำสุด

ในปี ค.ศ. 2002 นิทัสน์ สุขสุวรรณ เปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดถอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเบส์ในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ โดยเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดถอย 5 วิธีได้แก่ วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุดโดยใช้เกณฑ์ข้อสนเทศของเบส์ (BIC) วิธีการคัดเลือกตัวแปรของเบส์ (BVS) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์โดยใช้การค้นหาปริภูมิตัวแบบด้วยวิธีออกซ์แคมวินโดว์ (BMA_{occ}) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คоф (BMA_{MC3}) และวิธีการลดถอยแบบขั้นบันได

(SR) เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจคือเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) ผลการวิจัยได้ข้อสรุปดังนี้

การเปรียบเทียบค่า AMSE ของทั้ง 5 วิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมากได้แก่ วิธี BMA_{MC3} BMA_{OCC} BVS BIC และ SR ตามลำดับสำหรับทุกสถานการณ์ วิธี BMA_{OCC} จะได้ค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{MC3} เพียงเล็กน้อยโดยเฉพาะอย่างยิ่งเมื่อระดับนัยสำคัญลดลง สำหรับวิธี BVS จะให้ค่า AMSE ใกล้เคียงกับวิธี BMA_{MC3} และวิธี BMA_{OCC} ก็ต่อเมื่อค่าคงที่ $(\sigma_\beta/\tau, c)$ มีค่าต่ำ ๆ ส่วนวิธี BIC และ SR มีค่า AMSE แตกต่างจากวิธี BMA_{MC3} และ BMA_{OCC} อย่างชัดเจนในทุกสถานการณ์

ในการวิจัยครั้งนี้ผู้วิจัยได้สนใจทำการศึกษาเปรียบเทียบวิธีการที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณ 3 วิธี คือ

- (1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คоф (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection)(BMA_{SVT})
- (2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection: median probability model)(OPM)
- (3) วิธีการทดถอยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression method)(SR)

โดยสองวิธีแรกเป็นวิธีการภายในตัวแบบ 3 วิธีที่ 3 เป็นวิธีการพื้นฐานซึ่งนิยมใช้กันอย่างแพร่หลายและมีประสิทธิภาพดีในการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเมื่อการวิเคราะห์ความถดถอยเป็นไปตามขั้นตอนเดียวกัน เช่นเดียวกับวิธีการคัดเลือกตัวแบบภายในตัวแบบ 3 วิธีที่ 3 เป็นวิธีการพื้นฐานหรือไม่เมื่อใช้หลักเกณฑ์คุณค่าสัมฤทธิ์แบบปกติ ดังนั้น ถ้าผลการวิจัยพบว่าวิธีการใดมีประสิทธิภาพในการพยากรณ์มากที่สุด ก็ควรจะนำไปใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณที่ดีที่สุดต่อไป

¹ จาเด็จ สรวรค์ตระนันท์, " การเปรียบเทียบวิธีที่ใช้สำหรับการเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุด ", วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2530), หน้า 212

1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย

- 1) เพื่อศึกษาการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดในการวิเคราะห์ความทดถอยเชิงเส้น พหุคูณ 3 วิธีดังกล่าวข้างต้น
- 2) เพื่อเปรียบเทียบความถูกต้องของการพยากรณ์จากตัวแบบที่ได้จากการต่าง ๆ

1.3 ข้อตกลงเบื้องต้น

- 1) รูปแบบทั่วไปของสมการทดถอยเชิงเส้นพหุคูณมีรูปแบบดังสมการ (1.1)
- 2) ตัวแปรอิสระแต่ละตัวถือว่าเป็นค่าคงที่
- 3) ความคลาดเคลื่อนสุ่มเป็นตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเป็น σ เหนื่อนกันและเป็นอิสระซึ่งกันและกัน

1.4 สมมุตฐานของการวิจัย

- 1) วิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเบส์ในการวิเคราะห์ความทดถอยเชิงเส้นพหุคูณนั้น จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่า วิธีการพื้นฐาน
- 2) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์เมื่อพิจารณาการแปลงค่าตัวแปรอิสระที่เหมาะสม จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่าวิธีอื่น ๆ

1.5 ขอบเขตของการวิจัย

- 1) ตัวแบบของการทดถอยเชิงเส้นพหุคูณที่สนใจศึกษามีรูปแบบดังสมการ (1.1) ซึ่งรูปแบบการทดถอยนอกจากจะเป็นเชิงเส้นในพารามิเตอร์แล้ว ยังเป็นเชิงเส้นในตัวแปรอิสระด้วย
- 2) ตัวแบบการทดถอยในการวิจัยครั้งนี้เป็นตัวแบบติดกัลุ่ม(nested models)
- 3) กำหนดขนาดตัวอย่างที่ศึกษา คือ 15 30 50 และ 100 ชี๊งในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 และ 5 เท่านั้น และในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 และ 12 เท่านั้น
- 4) จำนวนตัวแปรอิสระที่ศึกษาคือ 3 5 8 10 12 และ 15 โดยตัวแปรอิสระแต่ละตัวแปรสร้างจากการแจกแจงปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และความแปรปรวนเท่ากับ 1

- 5) ในการวิจัยครั้งนี้จะศึกษาเมื่อความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ $0.25 \quad 0.50 \quad$ และ 2.50 ตามลำดับ
- 6) ในการวิจัยครั้งนี้จะศึกษากราฟนีการแจกแจงก่อนของเวกเตอร์พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย β เมื่อทราบค่า σ^2 แบบคู่สังขุคปกติ
- 7) ค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มี 4 ระดับ คือ $(1,5) \quad (1,10) \quad (10,100)$ และ $(10,500)$
- 8) ข้อมูลที่ใช้ในการศึกษาวิจัยครั้งนี้ใช้ไปแกรมคอมพิวเตอร์จำลองด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โล กระทำขึ้น 500 รอบในแต่ละสถานการณ์

1.6 ขั้นตอนในการศึกษาวิจัย

- 1) กำหนดลักษณะการแจกแจงของค่าคลาดเคลื่อน ขนาดตัวอย่าง จำนวนตัวแปรอิสระ ระดับนัยสำคัญและค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM
- 2) สร้างข้อมูลตัวแปรตามจากตัวแปรอิสระและความคลาดเคลื่อนที่มีลักษณะการแจกแจงตามที่ต้องการศึกษา โดยให้ตัวแปรตามมีความสัมพันธ์เชิงเส้นในพารามิเตอร์กับตัวแปรอิสระ
- 3) สร้างตัวแบบโดยวิธีทั้ง 3 วิธี คือ
 - (1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คคอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection)(BMA_{SVT})
 - (2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection: median probability model)(OPM)
 - (3) วิธีการถดถอยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression method)(SR)
- 4) หาค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของแต่ละตัวแบบ
- 5) สรุปผลในรูปของตารางและรูปภาพ

1.7 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- 1) เป็นแนวทางในการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมเพื่อใช้ในการพยากรณ์สำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงพหุคุณ
- 2) เป็นแนวทางในการศึกษาวิธีการคัดเลือกตัวแบบการถดถอยที่ดีที่สุดวิธีอื่น ๆ ภายใต้แนวทางของเบส์ สำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณต่อไป

1.8 เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจ

เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจว่าวิธีการคัดเลือกตัวแบบการถดถอยวิธีใดจะมีประสิทธิภาพมากที่สุดพิจารณาจากเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Average of Mean Square Error (AMSE)) และเกณฑ์ที่ใช้ประกอบการตัดสินใจจะใช้เกณฑ์ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Ratio of Different Average Mean Square Error (RDAMSE)) ซึ่งมีสูตรดังนี้

$$\text{เพราะว่า} \quad MSE_j = \frac{\sum_{j=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}{n-p}$$

$$\text{ดังนั้น} \quad AMSE = \frac{\sum_{j=1}^{500} MSE_j}{500}$$

เมื่อ y_i เป็นค่าสังเกตที่ i

\hat{y}_i เป็นค่าพยากรณ์ที่ j

p เป็นจำนวนพารามิเตอร์ในตัวแบบการถดถอย

n เป็นขนาดตัวอย่าง

MSE_j เป็นค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของการทำข้อสอบที่ j

และ $AMSE$ เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากการทำข้อ 500 รอบ

$$\text{ส่วน} \quad RDAMSE_i = \frac{(AMSE_i - AMSE_{\min})}{AMSE_{\min}} \times 100\%$$

เมื่อ $AMSE_i$ เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากวิธีที่ i

และ $AMSE_{\min}$ เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยที่มีค่าต่ำสุดจากทุกวิธี

บทที่ 2

ทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้อง

การศึกษาเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส์ในการวิจัยครั้งนี้เป็นการพิจารณาหาวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ให้ค่าพยากรณ์ถูกต้องและแม่นยำมากที่สุด โดยวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่นำมาศึกษามีดังนี้

- 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ้มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรเชิง (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection) (BMA_{SVT})
- 2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection: median probability model (OPM))
- 3) วิธีการทดถอยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression method (SR))

การนำเสนอทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้องจะประกอบด้วยแนวคิดและทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไข ทฤษฎีบทของเบส์ ความเป็นอิสระและทฤษฎีของวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยทั้ง 3 วิธีข้างต้น โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.1 การวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ (Multiple Linear Regression Analysis)¹

ตัวแบบและข้อตกลงเบื้องต้นที่ใช้ในการวิจัยครั้งนี้ คือ ตัวแบบความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณซึ่งมีรูปแบบทั่วไปดังนี้

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2} + \dots + \beta_p x_{ip} + \varepsilon_i \quad ; \quad i = 1, 2, \dots, n$$

เมื่อ β_j เป็นสัมประสิทธิ์การทดถอยที่ j , $j = 1, 2, \dots, p$

ข้อตกลงเบื้องต้นของการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณมีดังนี้

1. ε_i มีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และค่าความแปรปรวนเป็น

σ^2 คือ ε_i .i.m.o. (i.i.d.) $N(0, \sigma^2)$ กล่าวคือ ε_i และ ε_j สำหรับ $i \neq j$ มีการแจกแจงที่เหมือนกันและเป็นอิสระต่อกัน ซึ่งจะทำให้ $Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0$ สำหรับ $i \neq j$

¹ นิทัสน์ สุขสุวรรณ, "การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเบส์ในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ" (วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545), หน้า 11

- 1) รูปแบบการถดถอยเป็นแบบเชิงเส้นตรงของพารามิเตอร์
- 2) ตัวแปรอิสระแต่ละตัวเป็นค่าคงที่และไม่มีพหุสัมพันธ์กัน

เนื่องจากตัวแบบการถดถอยที่ใช้ในการพิจารณาเป็นตัวแบบเชิงเส้น ดังนั้นในการประมาณค่าพารามิเตอร์ เราสามารถใช้วิธีกำลังสองน้อยสุดเพื่อประมาณค่าเวกเตอร์พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ การถดถอย β ของตัวแบบความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณซึ่งมีรูปแบบดังนี้

ตัวประมาณค่ากำลังสองน้อยสุด (Least Square estimator: $\hat{\beta}$) อยู่ในรูปของ

$$\hat{\beta} = \underset{\sim}{(X'X)}^{-1} \underset{\sim}{X'} y$$

เมื่อ X มีค่าลำดับขั้นเป็นหนึ่ง

2.2 ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไข (Conditional Probability) ทฤษฎีบทของเบส์ (Bayes' Theorem) และความเป็นอิสระ (Independence) ดังแสดงรายละเอียดในภาคผนวก

2.3 วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้คูลอกซ์มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection) (BMA_{SVT})

ในปี ค.ศ. 1999 โฮเอ็ททิง (Hoeting) ราฟเทอร์รี่ (Raftery) และเมดิกาน (Madigan) ได้เสนอวิธีสำหรับการคัดเลือกตัวแปรอิสระตามความน่าจะเป็นภายหลัง (posterior probability) และการพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมสำหรับตัวแปรอิสระไปพร้อมกัน วิธีการนี้จะพิจารณาทุกๆ ตัวแบบที่เป็นไปได้โดยใช้ตัวแบบเปลี่ยนจุด (change-point model) หรือการแปลงเปลี่ยนจุด (change-point transformation) ทำให้ได้ตัวแบบที่เหมาะสมมากกว่าการเลือกกำลังการแปลงของบ็อกซ์และทิดเวล (the standard Box-Tidwell power transformations) ราฟเทอร์รี่ เมดิกาน และโฮเอ็ททิง (Raftery, Madigan and Hoeting, 1999) เสนอการวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้คูลอกซ์มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการคัดเลือกตัวแปรและการแปลงไปพร้อมๆ กัน ซึ่งทำให้ค่าพยากรณ์เหมาะสมขึ้นทั้งในเรื่องของคะแนนการพยากรณ์ทั้งหมด (overall predictive score) และความครอบคลุมของช่วงการพยากรณ์ (the coverage of prediction intervals)

การนำเสนอด้วยคิดและทฤษฎีของวิธี BMA_{SVT} จำเป็นต้องกล่าวถึงวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ ขั้นตอนการคัดเลือกตัวแบบของวิธี BMA_{MC3} ก่อนที่จะกล่าวถึงขั้นตอนของการคัดเลือกตัวแบบและการเปลี่ยนแปลงไปพร้อมๆ กันของวิธี BMA_{SVT} โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.3.1 วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (BMA)

วิธี BMA สำหรับตัวแบบการทดสอบอย่างเชิงเส้น เสนอโดยราฟเฟอร์จิ เมดิกาน และโรเช็ททิง(Raftery Madigan and Hoeting, 1997) เป็นวิธีการพิจารณาหาค่าความน่าจะเป็นภายหลัง สำหรับทุกๆ ตัวแบบที่เราสนใจ และนำตัวแบบทุกตัวแบบที่เราสนใจมาเฉลี่ยกันโดยใช้ความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบเป็นตัวถ่วงน้ำหนัก เพื่อหาค่าพยากรณ์ที่เหมาะสม

วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์นี้เป็นการพิจารณาโดยคำนึงถึงความไม่แน่นอนของตัวแบบ (model uncertainty) และมีแนวคิดว่าการคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุดเพียงตัวแบบเดียวจากทุกตัวแบบที่เป็นไปได้ ถือเป็นการละเลยตัวแบบอื่น ๆ ซึ่งบ่อยครั้งเราจะพบว่ามีตัวแบบหลายรูปแบบที่มีประสิทธิภาพในการพยากรณ์ใกล้เคียงกัน ดังนั้นมือพิจารณาถึงหลักการเกี่ยวกับความไม่แน่นอนของตัวแบบแล้ว วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์น่าจะทำให้ได้ค่าพยากรณ์ที่มีประสิทธิภาพมากกว่าค่าพยากรณ์ที่ได้จากการตัวแบบเดียว

การแจกแจงความน่าจะเป็นภายหลังของสิ่งที่สนใจ เมื่อมีข้อมูลจะเป็นดังนี้

$$(2.1) \quad p(\Delta | D) = \sum_{k=1}^K p(\Delta | M_k, D) \cdot p(M_k | D)$$

เมื่อ Δ เป็นปริมาณของสิ่งที่สนใจ เช่น ค่าพยากรณ์ที่สนใจ

D เป็นข้อมูลของตัวแบบที่สนใจ

และ M_1, \dots, M_K เป็นตัวแบบที่พิจารณา

สมการ (2.1) เป็นการเฉลี่ยการแจกแจงความน่าจะเป็นภายหลัง ถ่วงน้ำหนักด้วยความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบ โดยเรียกแนวคิดนี้ว่า "การเฉลี่ยตัวแบบของเบส์"

ความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ M_k คือ

$$(2.2) \quad p(M_k | D) = \frac{p(D | M_k) \cdot p(M_k)}{\sum_{i=1}^K p(D | M_i) \cdot p(M_i)}$$

เมื่อ

$$(2.3) \quad p(D | M_k) = \int p(D | \theta_{\tilde{k}}, M_k) p(\theta_{\tilde{k}} | M_k) d\theta_{\tilde{k}}$$

ซึ่งเป็นความ prawable (marginal likelihood) ของตัวแบบ M_k

โดยที่ $\theta_{\sim k}$ เป็นเกกเตอร์ของพารามิเตอร์ สำหรับการวิเคราะห์ความถดถอย หมายถึง $\beta_{\sim k}$

และ σ^2

$p(\theta_{\sim k} | M_k)$ เป็นความหนาแน่นก่อนของ $\theta_{\sim k}$ ภายใต้ตัวแบบ M_k

$p(D | \theta_{\sim k}, M_k)$ เป็นฟังก์ชันความ可信จะเป็น

และ $p(M_k)$ เป็นความน่าจะเป็นก่อน (prior probability) สำหรับตัวแบบ M_k

ค่าเฉลี่ยและความแปรปรวนภัยหลังของสิ่งที่สนใจ เป็นดังนี้

$$(2.4) \quad E[\Delta | D] = \sum_{k=0}^K \hat{\Delta}_k p(M_k | D)$$

$$(2.5) \quad \text{และ } Var[\Delta | D] = \sum_{k=0}^K \left(Var[\Delta | D, M_k] + \hat{\Delta}_k^2 \right) \bullet p(M_k | D) - E[\Delta | D]^2$$

เมื่อ $\hat{\Delta}_k = E[\Delta | D, M_k]$

จากสมการ (2.4) เราสามารถสรุปได้ว่า ถ้าสิ่งที่สนใจ Δ เป็นค่าพยากรณ์ \hat{y} ค่าคาดหมายของค่าพยากรณ์ \hat{y} เมื่อมีข้อมูล คือ การเฉลี่ยค่าพยากรณ์ของแต่ละตัวแบบถ่วงน้ำหนักด้วยความน่าจะเป็นภัยหลังของแต่ละตัวแบบ M_k จะทำให้เราได้ค่าพยากรณ์ \hat{y} ตามที่ต้องการ

นอกจากนี้ในงานวิจัยของเมดิกานและราฟเฟอรี่ (Madigan and Raftery, 1994) ยังแสดงให้เห็นว่าการเฉลี่ยตัวแบบจะทำให้การพยากรณ์มีประสิทธิภาพสูงกว่าการใช้ตัวแบบเดียวในการพยากรณ์ โดยใช้กฎของคะแนนลดการวิธีมและแนวคิดเกี่ยวกับรูปแบบข้อสนเทศของคูลล์เบ็ค-ไลเบลล์ (Kullback-leibler, 1951) จะได้ว่า

$$-E \left[\log \left\{ \sum_{k=1}^K p(\Delta | M_k, D) \bullet p(M_k | D) \right\} \right] \leq -E \left[\log \left\{ p(\Delta | M_j, D) \right\} \right], j = 1, \dots, K$$

ซึ่งเป็นการยืนยันว่าวิธีการเฉลี่ยตัวแบบจะมีประสิทธิภาพในการพยากรณ์สูงกว่าการใช้ตัวแบบเดียวในการพยากรณ์

2.3.1.1 ความน่าจะเป็นก่อนของตัวแบบ

ความน่าจะเป็นก่อนของแต่ละตัวแบบจะอยู่ในรูปแบบดังนี้

$$(2.6) \quad p(M_i) = \prod_{j=1}^k p_j^{\delta_{ij}} (1-p_j)^{1-\delta_{ij}}$$

เมื่อ p_j เป็นความน่าจะเป็นที่ตัวแปรอิสระที่ j จะอยู่ในตัวแบบ M_j
 δ_{ij} เป็นตัวบ่งชี้ที่มีค่า 0 หรือ 1
โดยที่ δ_{ij} เป็น 0 เมื่อตัวแปรอิสระที่ j ไม่อยู่ในตัวแบบ M_j
และ δ_{ij} เป็น 1 เมื่อตัวแปรอิสระที่ j อยู่ในตัวแบบ M_j

ในการวิจัยครั้งนี้จะกำหนด p_j สำหรับทุก ๆ ตัวแปรอิสระเป็น $\left(\frac{1}{2}\right)$ หรือตัวแปรอิสระทุกตัวจะมีโอกาสอยู่ในตัวแบบหรือไม่อยู่ในตัวแบบเท่า ๆ กัน

2.3.1.2 ความน่าจะเป็นภายหลังของ (marginal posterior probability) ของตัวแบบ

เนื่องจากความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ M ได ๆ จะแบ่งผันตามพึงร์ชั้นความควรจะเป็นคุณกับการแจกแจงก่อนของพารามิเตอร์ กล่าวคือ

$$p(D|M) \propto \text{likelihood} \times \text{prior}$$

การวิจัยครั้งนี้ผู้วิจัยจะกำหนดการแจกแจงก่อนคู่สังยุค (conjugate prior distribution) สำหรับ β เมื่อ σ^2 ทราบค่าเป็นการแจกแจงปกติหลายตัวแปร (multivariate normal distribution) กล่าวคือเป็นหลักเกณฑ์สังยุคแบบปกติ (conjugate normal prior)

$$p(\beta) \propto \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(A^{1/2}\bar{\beta} - A^{1/2}\beta)'(A^{1/2}\bar{\beta} - A^{1/2}\beta)\right\}$$

เมื่อ $\bar{\beta}$ คือ เวกเตอร์ค่าเฉลี่ยก่อน (prior mean)

A คือ เมทริกซ์บวกແน่นอน (positive definite matrix) ซึ่งกำหนดให้ $A^{1/2}$ เป็นเมทริกซ์สมมาตร (symmetric matrix) ที่มีคุณสมบัติ $A^{1/2}A^{1/2}=A$

และ $A = \sigma^2 \sum_{\beta}^{-1}$ เมื่อ \sum_{β}^{-1} คือเมทริกซ์ความแปรปรวนก่อน (prior covariance matrix) ของ β

การแจกแจงความน่าจะเป็นภายหลังสำหรับตัวแบบความถดถอย M คือ

$$p(D|M) \propto \text{likelihood} \times \text{prior}$$

$$p(D|M) \propto l\left(\beta \middle| \sigma, y\right) \times p\left(\beta\right)$$

$$\begin{aligned}
p(D | M) &\propto \exp \left[-\frac{1}{2\sigma^2} \left\{ (\underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\bar{\beta}} - \underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\beta})' (\underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\bar{\beta}} - \underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\beta}) + (\underset{\sim}{y} - \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{\beta})' (\underset{\sim}{y} - \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{\beta}) \right\} \right] \\
&\propto \exp \left[-\frac{1}{2\sigma^2} \left\{ \left(\underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\bar{\beta}} - \underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\beta} \right)' \left(\underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\bar{\beta}} - \underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\beta} \right) \right\} \right] \\
&\propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta})' (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta}) \right\} \\
\text{ແມ່ນ } \underset{\sim}{w}_{\{(n+p+1) \times 1\}} &= \begin{pmatrix} \underset{\sim}{A^{1/2}} \underset{\sim}{\bar{\beta}} \\ \underset{\sim}{y} \end{pmatrix} \\
G_{\{(n+p+1) \times 1\}} &= \begin{pmatrix} \underset{\sim}{A^{1/2}} \\ \underset{\sim}{X} \end{pmatrix} \\
\text{ແລະ } (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta})' (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta}) &= (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta})' G' G (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta}) + (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta})' (\underset{\sim}{w} - \underset{\sim}{G} \underset{\sim}{\beta}) \\
\text{ໂດຍທີ່ } \underset{\sim}{\beta} &= (G' G)^{-1} G' \underset{\sim}{w} \\
&= \left\{ (A^{1/2} X') \begin{pmatrix} A^{1/2} \\ X \end{pmatrix} \right\}^{-1} (A^{1/2} X') \begin{pmatrix} A^{1/2} \underset{\sim}{\bar{\beta}} \\ \underset{\sim}{y} \end{pmatrix} \\
&= (A + X X')^{-1} (A \underset{\sim}{\bar{\beta}} + X' \underset{\sim}{y}) \\
&= (A + X X')^{-1} (A \underset{\sim}{\bar{\beta}} + X' \underset{\sim}{b}) \\
\text{ຈະໄດ້ວ່າ } p(D | M) &\propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta})' G' G (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta}) \right\} \\
&\propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta})' (A + X X') (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta}) \right\} \\
&\propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta})' (\sum_{\beta}^{-1} + X X / \sigma^2) (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta}) \right\} \\
&\propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta})' \sum_{\beta}^{-1} (\underset{\sim}{\beta} - \underset{\sim}{\beta}) \right\} \\
\text{ແມ່ນ } \underset{\sim}{\sum_{\beta}^{-1}} &= \sum_{\beta}^{-1} + X X / \sigma^2
\end{aligned}$$

$$\text{และ } \bar{\bar{\beta}} = (A + X'X)^{-1} (A\bar{\beta} + X'\tilde{b}) \\ = \left[\bar{\sum}_{\beta}^{-1} + X'X / \sigma^2 \right]^{-1} \left[\bar{\sum}_{\beta}^{-1} \bar{\beta} + (X'X / \sigma^2) \tilde{b} \right]$$

ดังนั้น การแจกแจงภายหลังสำหรับ $\bar{\beta}$ คือ การแจกแจงปกติหลายตัวแปรด้วยเงาเตอร์
ค่าเฉลี่ย $\bar{\beta}$ และเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วม $\bar{\bar{\Sigma}}_{\beta}$ ซึ่งก็คือ $N_p(\bar{\beta}, \bar{\bar{\Sigma}}_{\beta})$

2.3.1.3 ขั้นตอนการคัดเลือกตัวแปรของวิธี BMA_{MC3}

การคัดเลือกตัวแปรของวิธี BMA_{MC3} มีขั้นตอนเหมือนวิธีการคัดเลือกตัวแปรของเบสเซียนเดวีช BMA_{MC3} จะนำตัวแบบในทุกกฎแบบที่ปรากฏอยู่ในบริภูมิตัวแบบมาเฉลี่ยกันโดยใช้ความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบเป็นตัวต่อตัวน้ำหนัก โดยรายละเอียดของขั้นตอนการคัดเลือกตัวแปรของเบสเซียน² มีดังนี้

ขั้นตอนแรกของวิธีการนี้เริ่มต้นจากสมการถดถอยแบบเต็มรูป คือ ประกอบด้วยตัวแปรอิสระครบถ้วนตัว แล้วทำการสุ่มแบบกิบส์ เพื่อสร้างลำดับ

$$(2.7) \quad \underset{\sim}{\delta}^1, \underset{\sim}{\delta}^2, \dots, \underset{\sim}{\delta}^j, \dots$$

ลำดับในสมการ (2.7) จะถูกเข้าสู่การแจกแจงของ $\underset{\sim}{\delta} \sim f(\delta | y)$ ซึ่งเป็นลำดับที่มีความน่าจะเป็นค่อนข้างสูง เพราะบรรจุข้อมูลที่สอดคล้องกับการคัดเลือกตัวแปร โดย $\underset{\sim}{\delta}^j$ ได้
ๆ ที่มีความน่าจะเป็นสูงสุด ทำให้ง่ายต่อการตัดสินใจในการเลือกตัวแบบที่ดีที่สุด

เราใช้วิธีการสุ่มแบบกิบส์เพื่อสร้างเงาเตอร์เป็นลำดับแบบกิบส์ ดังนี้

$$(2.8) \quad \underset{\sim}{\beta}^0, \underset{\sim}{\sigma}^0, \underset{\sim}{\delta}^0, \underset{\sim}{\beta}^1, \underset{\sim}{\sigma}^1, \underset{\sim}{\delta}^1, \dots, \underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\sigma}^j, \underset{\sim}{\delta}^j, \dots$$

เมื่อ $\underset{\sim}{\beta}^0, \underset{\sim}{\sigma}^0$ เป็นค่าเริ่มต้นที่ได้จากการประมาณค่าด้วยวิธีกำลังสองน้อยสุดของสมการ (1.1)

และ $\underset{\sim}{\delta}^0$ ถูกกำหนดค่าเริ่มต้นให้เป็น $\underset{\sim}{\delta}^0 \equiv (1, 1, \dots, 1)'$

ในแต่ละรอบของกระบวนการสุ่มค่าของลำดับ $\underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\sigma}^j, \underset{\sim}{\delta}^j$ ได้จากการสร้างค่าที่สอดคล้องกับขั้นตอนต่อไปนี้

² นิทัสน์ สุขสุวรรณ, "การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเบสส์ในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ" (วิทยานิพนธ์ปริญญาโท ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545), หน้า 24-26

1) สุ่มเวกเตอร์ของสัมประสิทธิ์การทดถอย $\underset{\sim}{\beta}^j$ จากการแจกแจง

$$(2.9) \quad f\left(\underset{\sim}{\beta}^j \mid \underset{\sim}{y}, \underset{\sim}{\sigma}^{j-1}, \underset{\sim}{\delta}^{j-1}\right) = N p\left(\underset{\sim}{A}_{\delta^{j-1}} \left(\underset{\sim}{\sigma}^{j-1}\right)^{-2} \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{X}^T \underset{\sim}{\beta}^j \underset{\sim}{A}_{\delta^{j-1}}\right)$$

เมื่อ $\underset{\sim}{A}_{\delta^{j-1}} = \left(\left(\underset{\sim}{\sigma}^{j-1}\right)^{-2} \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{X}^T + \underset{\sim}{D}_{\delta^{j-1}}^{-1} \underset{\sim}{R}^{-1} \underset{\sim}{D}_{\delta^{j-1}}^{-1} \right)^{-1}$
และ $\underset{\sim}{D}_{\delta^{j-1}}^{-1} = diag \left[(a_1 \tau_1)^{-1}, (a_2 \tau_2)^{-1}, \dots, (a_k \tau_k)^{-1} \right]$

2) สุ่มค่าความแปรปรวน $\underset{\sim}{\sigma}^j$ จากการแจกแจง

$$(2.10) \quad f\left(\underset{\sim}{\sigma}^j \mid \underset{\sim}{y}, \underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\delta}^{j-1}\right) = IG \left(\frac{n + v_{\delta^{j-1}}}{2}, \frac{\left| \underset{\sim}{y} - \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{\beta}^j \right|^2 + v_{\delta^{j-1}} \lambda_{\delta^{j-1}}}{2} \right)$$

3) ค่าของเวกเตอร์ $\underset{\sim}{\delta}^j$ ได้จากการแยกองค์ประกอบ (component wise) โดยการสุ่มอย่างต่อเนื่องกัน (sampling consecutively) จากการแจกแจงแบบมีเงื่อนไขดังนี้

$$(2.11) \quad \underset{\sim}{\delta}_i^j \sim f\left(\underset{\sim}{\delta}_i^j \mid \underset{\sim}{y}, \underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\sigma}^j, \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j\right) = f\left(\underset{\sim}{\delta}_i^j \mid \underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\sigma}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j\right)$$

เมื่อ $\underset{\sim}{\delta}_{-i}^j = (\underset{\sim}{\delta}_1^j, \dots, \underset{\sim}{\delta}_{i-1}^j, \underset{\sim}{\delta}_{i+1}^j, \dots, \underset{\sim}{\delta}_k^j)$

จะเห็นได้ว่าการแจกแจงในสมการ (1.12) จะไม่มีข้อจำกัดค่าของ $\underset{\sim}{y}$

ในสมการ (1.12) $\underset{\sim}{\delta}_i^j$ แต่ละตัวจะมีการแจกแจงแบบเบรนูลลี่ (Bernoulli distribution) ด้วยความน่าจะเป็น

$$(2.12) \quad p\left(\underset{\sim}{\delta}_i^j = 1 \mid \underset{\sim}{\beta}^j, \underset{\sim}{\sigma}^j, \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j\right) = \frac{a}{a+b}$$

$$(2.13) \quad \text{เมื่อ } a = f\left(\underset{\sim}{\beta}^j \mid \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 1\right) \times f\left(\underset{\sim}{\sigma}^j \mid \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 1\right) \times f\left(\underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 1\right)$$

$$(2.14) \quad \text{และ } b = f\left(\underset{\sim}{\beta}^j \mid \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 0\right) \times f\left(\underset{\sim}{\sigma}^j \mid \underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 0\right) \times f\left(\underset{\sim}{\delta}_{-i}^j, \underset{\sim}{\delta}_i^j = 0\right)$$

ความยากของลำดับในสมการ (2.7) จะเพิ่มขึ้นเรื่อยๆ ทำให้การแจกแจงของค่าที่แท้จริงของ $\underset{\sim}{\delta}$ จะถูกเข้าสู่การแจกแจงภายหลัง $\underset{\sim}{\delta} \sim f(\underset{\sim}{\delta} \mid \underset{\sim}{y})$ การถูกเข้านี้จะเป็นไปอย่างรวดเร็ว ถ้า $\underset{\sim}{\delta} \sim f(\underset{\sim}{\delta} \mid \underset{\sim}{y})$ เป็นค่าสูงสุด ตัวแบบที่มีน้ำหนักมาก ๆ มีจำนวนไม่น่าจะนับ ตัวแบบเหล่านี้จะมีความแม่นยำสูงเมื่อ $\underset{\sim}{\delta} \sim f(\underset{\sim}{\delta} \mid \underset{\sim}{y})$ บรรจุข้อมูลส่วนใหญ่ของการคัดเลือกตัวแปร

2.3.2 ขั้นตอนของการคัดเลือกตัวแปรและการแปลงไปพร้อม ๆ กันของวิธี BMA_{SVT}

วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method (BMA))

โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค monocentric carlo โดยใช้ลูกโซ้มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (Model Uncertainty via Simultaneous Variable and Transformation Selection (BMA_{SVT})) เสนอโดย ราฟเทอรี่ เมดิกาน และไฮเอ็ททิง (Raftery Madigan and Hoeting, 1999) ซึ่งสามารถเพิ่มประสิทธิภาพของวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ให้มากขึ้น ซึ่งวิธีการดังกล่าวมีขั้นตอนดังนี้

- 1) นำตัวแปรอิสระเข้าสู่กระบวนการ ACE (Alternating Conditional Expectation Algorithm)
- 2) พิจารณารูปกราฟแสดงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรอิสระที่ทำการแปลง และตัวแปรอิสระไม่ได้ทำการแปลง
- 3) ถ้าตัวแปรตามในกรณีที่ทำการแปลงและตัวแปรตามดังเดิมมีความสัมพันธ์กับแบบไม่เป็นเชิงเส้น (non-linear of feature) แสดงว่าควรทำการแปลงตัวแปรตามด้วย หลังจากนั้นนำข้อมูลเข้าสู่กระบวนการการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging method) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค monocentric carlo โดยใช้ลูกโซ้มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo model composition (MC³)) ด้วยกำลังการแปลงที่เหมาะสม 4 กรณีคือ $p = (-1, 0, 0.5, 1)$ แต่ถ้าหากความสัมพันธ์ดังกล่าวเป็นเชิงเส้น ไม่จำเป็นต้องทำการแปลงค่าตัวแปรตาม
- 4) สำหรับตัวแปรอิสระใด ๆ ถ้าตัวแปรอิสระในกรณีที่ทำการแปลงและตัวแปรอิสระเดิมมีความสัมพันธ์กับแบบไม่เป็นเชิงเส้น (non-linear of feature) แสดงว่าควรทำการแปลงตัวแปรอิสระนั้น ๆ โดยแต่ละตัวแปรอิสระ จะทำการพิจารณารูปกราฟของการแปลงที่แนะนำโดยกระบวนการ ACE และพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมด้วยบีจายเบส์ (Bayes factor) เพื่อตัดสินใจว่าตัวแปรอิสระนั้น ๆ สมควรทำการแปลงหรือไม่
- 5) นำตัวแปรอิสระทุกตัวและตัวแปรอิสระที่ควรทำการแปลงเข้าสู่กระบวนการ MC³ พร้อมกันเพื่อหาตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดในการพยากรณ์

2.4 วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection)

วิธีการนี้เสนอโดยบาร์บีรีและเบอร์เกอร์ (Barbieri and Berger, 2002) ซึ่งมีแนวคิดว่าตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดในการพยากรณ์อาจไม่ใช่ตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังสูงสุด (the model with highest posterior probability) แต่กลับเป็นตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ (median probability model) ซึ่งใกล้เคียงกับวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์เมื่อพิจารณาความไม่แน่นอนของตัวแบบ และเกณฑ์ที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดจากกลุ่มของตัวแบบที่มี

ความน่าจะเป็นภายนหลังกลาง ๆ คือความสูญเสียขั้นเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสอง (square error loss) โดยจะเลือกตัวแบบที่มีค่าดังกล่าวต่ำสุด

2.4.1 การค้นหาตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายนหลังกลางๆ

การค้นหาตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายนหลังกลาง ๆ กระทำโดยใช้แผนการค้นหาตัวแบบด้วยเทคนิคมาคอฟเซนมองติคาร์โล (ordinary MCMC model search schemes) แผนการนี้ได้พัฒนาลูกูให้มีมาคอฟให้เคลื่อนไประหว่างตัวแบบด้วยค่าความน่าจะเป็นภายนหลังของตัวแบบนั้น ๆ ซึ่งจำนวนค่าความน่าจะเป็นภายนหลังได้จากการคำนวณครั้งที่ตัวแบบอยู่ในลูกูนี้ การค้นหาตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายนหลังกลาง ๆ จะพิจารณาค่าความน่าจะเป็นภายนหลังสำหรับตัวแบบอิสระใด ๆ เป็นเกณฑ์ในการคัดเลือก กล่าวคือ เมื่อจบสิ้นกระบวนการ MCMC เราจะทำการเลือกตัวแบบอิสระใด ๆ ที่มีค่าสัดส่วนของจำนวนครั้งที่ตัวแบบอิสระดังกล่าวอยู่ในตัวแบบมากกว่า 1/2

หากกำหนดให้ สมการ (1.1) เป็นสมการของตัวแบบเต็ม เราจะได้สมการของตัวแบบย่อย (submodels) ที่นำมาพิจารณาเป็นดังสมการ 2.1

$$(2.15) \quad M_l : \underset{\sim}{y} = \underset{\sim}{X}_l \underset{\sim}{\beta}_l + \underset{\sim}{\varepsilon}$$

เมื่อ $\underline{l} = (l_1, l_2, \dots, l_p)$ เป็นดัชนีของตัวแบบซึ่งบอกว่าตัวแบบอิสระใดควรอยู่ในตัวแบบ

$$\text{หรือ } l_j = \begin{cases} 1, & X_j \text{ อยู่ในตัวแบบ} \\ 0, & \text{อื่นๆ} \end{cases}$$

ซึ่งสมมูลกับ

$$l_j = \begin{cases} 1, & \beta_j \neq 0 \\ 0, & \beta_j = 0 \end{cases}$$

และค่าพยากรณ์ที่ได้จะอยู่ในรูป

$$(2.16) \quad \underset{\sim}{y}^* = \underset{\sim}{X}^* \underset{\sim}{\beta} + \underset{\sim}{\varepsilon}$$

เมื่อ $X^* = (X_1^*, \dots, X_p^*)$ เป็นเวกเตอร์ของตัวแบบอิสระที่ใช้ในการพยากรณ์

ค่าพยากรณ์ที่ได้จะมีค่าความสูญเสียขั้นเกิดจากการพยากรณ์ $\underset{\sim}{y}^*$ ด้วย $\underset{\sim}{y}$

เป็น

$$(2.17) \quad L(\underset{\sim}{y}, \underset{\sim}{y}^*) = (\underset{\sim}{y} - \underset{\sim}{y}^*)^2$$

นิยามที่ 1

ผลรวมของความน่าจะเป็นภายหลังสำหรับตัวแปรอิสระที่ j (posterior inclusion probability for variable j)

$$(2.18) \quad p_j = \sum_{l: l_j=1} P\left(M_l \mid \underset{\sim}{y}\right)$$

ดังนั้น ตัวแปรอิสระที่ j จะอยู่ในตัวแบบก็ต่อเมื่อ $p_j \geq \frac{1}{2}$ และจะได้ตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นกลาง ๆ (median probability model: M_l^*) เป็นตัวแบบที่ประกอบด้วยตัวแปรอิสระที่มี p_j อย่างน้อยเท่ากับ $1/2$ หรือ

$$l_j^* = \begin{cases} 1, & p_j \geq \frac{1}{2} \\ 0, & \text{อื่นๆ} \end{cases}$$

2.4.2 การคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

ภายหลังการค้นหาตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ เราจะทำการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดและเกณฑ์ที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดจากกลุ่มของตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ คือ ความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสอง (square error loss) โดยจะเลือกตัวแบบที่มีค่าดังกล่าวต่ำสุด ซึ่งรายละเอียดของการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดมีดังนี้

สมมติว่า $Q = X'X$ เป็นเมตริกซ์แยงมุม เราจะได้ค่าเฉลี่ยภายหลัง $\tilde{\beta}_l$

(the posterior means) เป็นดังสมการ 2.19

$$(2.19) \quad \tilde{\beta}_l = H_l' \tilde{\beta}$$

เมื่อ $\tilde{\beta}$ เป็นค่าเฉลี่ยภายหลังของตัวแบบเต็ม

และ H_l เป็นเมตริกซ์ขนาด $p \times p_l$ ของคู่ลำดับ (j, k) ที่มีค่าเป็น 1 ถ้า $l_j = 1$ และ

$$k = \sum_{r=1}^l l_r \text{ หรือมีค่าเป็น } 0 \text{ ในกรณีอื่นๆ}$$

สำหรับการวิจัยครั้งนี้จะกำหนดหลักเกณฑ์สังบุคแบบปกติ (Independent

conjugate normal priors) กล่าวคือ ในตัวแบบเต็มสมมติให้ $\pi(\beta \mid \sigma) \sim N_p(\mu, \sigma^2 \Lambda)$ ซึ่งเป็น

การแจกแจงแบบปกติ ρ ตัวแปร มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ μ ความแปรปรวนแนวโน้มเท่ากับ $\sigma^2 \Lambda$ โดยกำหนดให้ $\Lambda = n(X'X)^{-1}$ หรือ $\Lambda = c(X'X)^{-1}$ ด้วยการเลือกค่า c ที่เหมาะสมซึ่งทำให้หลักเกณฑ์ของ $\beta_{\sim l}$ ในตัวแบบย่อยเป็น $N p_{\sim l} \left(H'_{\sim l} \mu, \sigma^2 H'_{\sim l} \Lambda H_{\sim l} \right)$ เมื่อ $p_{\sim l}$ คือจำนวนมิติของ $\beta_{\sim l}$ ในตัวแบบย่อยและจากการใช้หลักเกณฑ์ดังกล่าวจะทำให้สมการ 2.19 เป็นจริงสำหรับทุกหลักเกณฑ์ใด ๆ ของ σ^2

ดังนั้น ถ้า Q เป็นเมทริกซ์ที่แยกมุมซึ่งประกอบด้วยค่าในแนวโน้ม $q_j > 0$ และสมการ (2.19) เป็นจริงแล้วสามารถหาค่าความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสองของตัวแบบย่อยได ๆ ได้ดังสมการ

$$(2.20) \quad R(M_{\sim l}) = \sum_{j=1}^p \tilde{\beta}_j^2 q_j (l_j - p_j)^2$$

เมื่อ p_j เป็นผลรวมของความน่าจะเป็นภายหลังสำหรับตัวแปรอิสระที่ j ดังสมการ (2.18)

2.5 วิธีการลดถอยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression method (SR))

วิธีการนี้เป็นวิธีการคัดเลือกตัวแปรอิสระแบบเลือกเข้า โดยไม่แต่ละขั้นตอนของการเลือกตัวแปรอิสระเข้าสู่สมการลดโดยจะตรวจสอบตัวแปรอิสระที่มีในสมการลดโดยก่อนที่ตัวแปรอิสระตัวล่าสุดจะเพิ่มเข้าไปในสมการโดยวิธีการกำจัดตัวแปรอิสระแบบถอยหลังเสียก่อนซึ่งสามารถแสดงขั้นตอนของวิธีการลดถอยแบบขั้นบันไดได้ดังนี้

- 1) สร้างสมการลดโดยเริ่มจากไม่มีตัวแปรอิสระอยู่ในสมการ
- 2) เลือกตัวแปรอิสระที่มีสัมประสิทธิ์สัมพันธ์ (correlation coefficient) กับตัวแปรตาม (y) สูงสุดเข้าสู่สมการเป็นตัวแปรแรก และทดสอบว่าตัวแปรอิสระดังกล่าวมีนัยสำคัญหรือไม่ หากตัวแปรอิสระดังกล่าวไม่มีนัยสำคัญ จะได้สมการลดโดยที่เหมาะสมคือ $y = y$ แต่ถ้าตัวแปรอิสระดังกล่าวมีนัยสำคัญจะทำในขั้นตอนต่อไป

- 3) คำนวนค่าสถิติເອີຫາງສ່ວນສໍາຮັບຕัวແປຣອີສະໝົງໃໝ່ຢູ່ໃນສຳຄັນ
- 4) ດ້ວຍ F_u ດ້ວຍ F_O ຈະດູກເປົ້າມາທີ່ມີຄ່າສົດໃຫຍ່ທີ່ມີຄ່າສົດໃຫຍ່ທີ່ສູງ

ນັ້ນເກີດກຳນົດ (F_O)

- ບໍ່ມີ $F_u < F_O$ ຈະໄມ່ນຳຕัวແປຣອີສະໝົງທີ່ມີຄ່າສົດໃຫຍ່ທີ່ສູງ

- ถ้า $F_u > F_o$ จะนำตัวแปรอิสระที่มีค่าสถิติເອີ້ນມາກຳລັງສອງນ້ອຍສຸດ
ເຂົ້າສູ່ສົມກາຮັດດອຍ ແລະ ຄໍານວນຄ່າສັນປະສິທິຂີ້າຂອງສົມກາຮັດດອຍ
ເມື່ອນຳຕົວແປຣອີສຣະນັ້ນເຂົ້າສູ່ສົມກາຮັດວຽກກຳລັງສອງນ້ອຍສຸດ
- 5) ຄໍານວນຄ່າສົມກາຮັດດອຍ
- 6) ດຳລົດໃຫຍ່ພົບປາງສ່ວນທີ່ນ້ອຍທີ່ສຸດ (F_L) ຈະຖືກເປີຍບັນດາກັບຄ່າ F ໃນ ວະດັບ
ນໍຍສຳຄັນທີ່ກຳຫນົດ (F_o)
 - ถ้า $F_L < F_o$ ຈະຕັດຕົວແປຣອີສຣະທີ່ມີຄ່າສົມກາຮັດດອນ້ອຍທີ່ສຸດນັ້ນ
ອອກຈາກສົມກາຮັດດອຍ ແລະ ຄໍານວນຄ່າສັນປະສິທິຂີ້າຂອງສົມກາຮ
ັດດອຍ ເມື່ອຕັດຕົວແປຣອີສຣະນັ້ນແລ້ວ
 - ถ้า $F_L > F_o$ ຈະໄມ່ຕັດຕົວແປຣອີສຣະທີ່ມີຄ່າສົມກາຮັດດອນ້ອຍທີ່ສຸດ
ນ້ອຍທີ່ສຸດໃນນັ້ນອອກຈາກສົມກາຮັດດອຍ
- 7) ຄ້າໄມ່ມີຕົວແປຣໄດ້ເຂົ້າແລະອອກຈາກສົມກາຮັດດອຍແລ້ວ ຈະໄດ້ສົມກາຮັດດອຍທີ່
ເໜີມາສົມແຕ່ດ້າຍັງມີຕົວແປຣອີສຣະໃດທີ່ເປັນໄປຕາມເງື່ອນໄຂຂອງການເຂົ້າຫຼືອອກ
ຈາກສົມກາຮັດ ໄກສັບໄປກຳລັບໃປກຳລັບໃນຂັ້ນຕອນທີ່ 3
ຈາກຂັ້ນຕອນຂອງວຽກກຳລັບໃປກຳລັບໃຫຍ່ພົບປາງສ່ວນ ແລະ ການຫຼັງສົມປະສິທິສົນພັນຫຼົງ
ທີ່ໄດ້ກຳລັບໄວ້ ອີ່ງຍາລະເອີຍດ້ວຍການຜົນວັດ


ສານັບວິທຍບົກ
ຈຸພາລົງກຣນົມຫາວິທຍາລັຍ

บทที่ 3

วิธีดำเนินการวิจัย

3.1 การหาข้อมูลโดยใช้การจำลองของข้อมูลด้วยวิธีมอนติคาร์โล¹ (Simulation by Monte Carlo Method)

วิธีมอนติคาร์โลเป็นเทคนิคในการจำลองตัวแบบทางคณิตศาสตร์ ซึ่งหลักการเบื้องต้นนั้น ต้องจำลองตัวเลขสุ่ม (random number) เพื่อช่วยในการหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา โดยในการศึกษาวิจัยนี้จะใช้เทคนิค蒙ติคาร์โลในการสร้างข้อมูลที่มีสภาพการแจกแจงตามที่ต้องการศึกษา ขั้นตอนที่สำคัญของการจำลองข้อมูลด้วยวิธีมอนติคาร์โลมี 3 ขั้นตอนคือ

ขั้นตอนที่ 1 การสร้างตัวเลขสุ่ม

การสร้างตัวเลขสุ่มเป็นสิ่งสำคัญมากในวิธีมอนติคาร์โล ทั้งนี้ก็ เพราะว่าหลักการของมอนติคาร์โลนั้นจะใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาคำตอบของปัญหา ลักษณะของตัวเลขสุ่มที่ดีจะมีการแจกแจงสม่ำเสมอ (Uniform Distribution) ในช่วง $[0,1]$ และเป็นอิสระซึ่งกันและกัน

ขั้นตอนที่ 2 การประยุกต์ของปัญหาที่ต้องการศึกษามาใช้กับตัวเลขสุ่ม

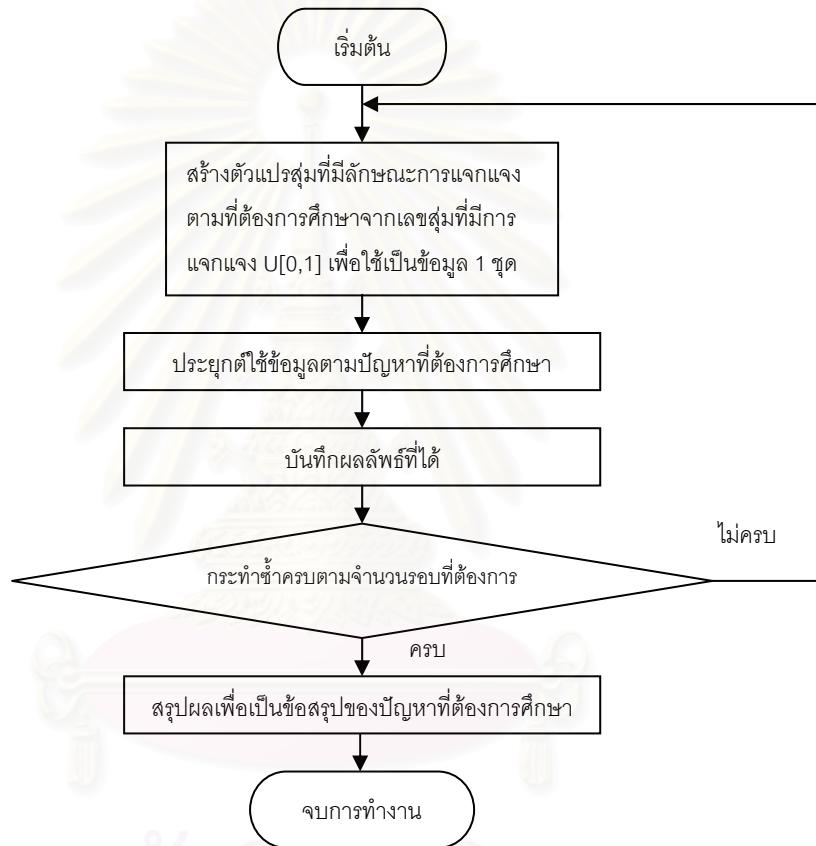
ขั้นตอนนี้ขึ้นอยู่กับลักษณะของปัญหาที่ต้องการศึกษา บางปัญหาอาจใช้ตัวเลขสุ่มโดยตรง แต่บางปัญหาอาจใช้ตัวเลขสุ่มเพียงบางขั้นตอนของปัญหาเท่านั้น

ขั้นตอนที่ 3 การทดลองกระทำ

เมื่อประยุกต์ปัญหาเพื่อใช้กับตัวเลขสุ่มได้แล้วขั้นตอนต่อไปก็คือการทดลองโดยใช้กระบวนการสุ่ม (random process) มากกระทำในลักษณะที่ซ้ำ ๆ กัน (replication) เพื่อหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

¹ จะเดิ่ง สารรคตранนท์, "การเปรียบเทียบวิธีที่ใช้สำหรับการคัดเลือกสมการรถถอยที่ดีที่สุด," (วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2531), หน้า 36.

จากหลักการของวิธีมอนติคาว์โลจะเห็นได้ว่า การใช้เลขสุ่มเพื่อเป็นพื้นฐานในการหาคำตอบของปัญหา เป็นวิธีการที่จะนำไปสู่แนวคิดทางทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการคำนวน โดยเฉพาะทฤษฎีความน่าจะเป็น ที่จะนำไปสู่การคำนวณผลสรุปในสถานการณ์ของข้อมูลจริง เพราะไม่มีผลกระทบจากปัจจัยอื่น ๆ เข้ามาเกี่ยวข้อง ในการทดลองเมื่อกระทำซ้ำ ๆ กันเป็นจำนวนมากแล้วความคลาดเคลื่อนอย่างสูงที่เกิดขึ้นในการวิเคราะห์หาค่าต่าง ๆ ในแต่ละครั้งจะหมดไป (counter balance) จากขั้นตอนของวิธีมอนติคาว์โล สามารถเขียนผังงานได้ดังนี้



รูปที่ 3.1 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีมอนติคาว์โล

3.2 แผนกราฟทดลอง

ผู้จัดได้กำหนดสถานการณ์ต่าง ๆ สำหรับการวิจัยครั้งนี้ไว้ดังนี้

- เลือกตัวอย่างสุ่มเพื่อใช้เป็นค่าความคลาดเคลื่อนสูงจากประชากรที่มีการแจกแจงเดียวกันโดยการวิจัยครั้งนี้สนใจศึกษาเฉพาะตัวอย่างสุ่มที่มาจาก การแจกแจงปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ

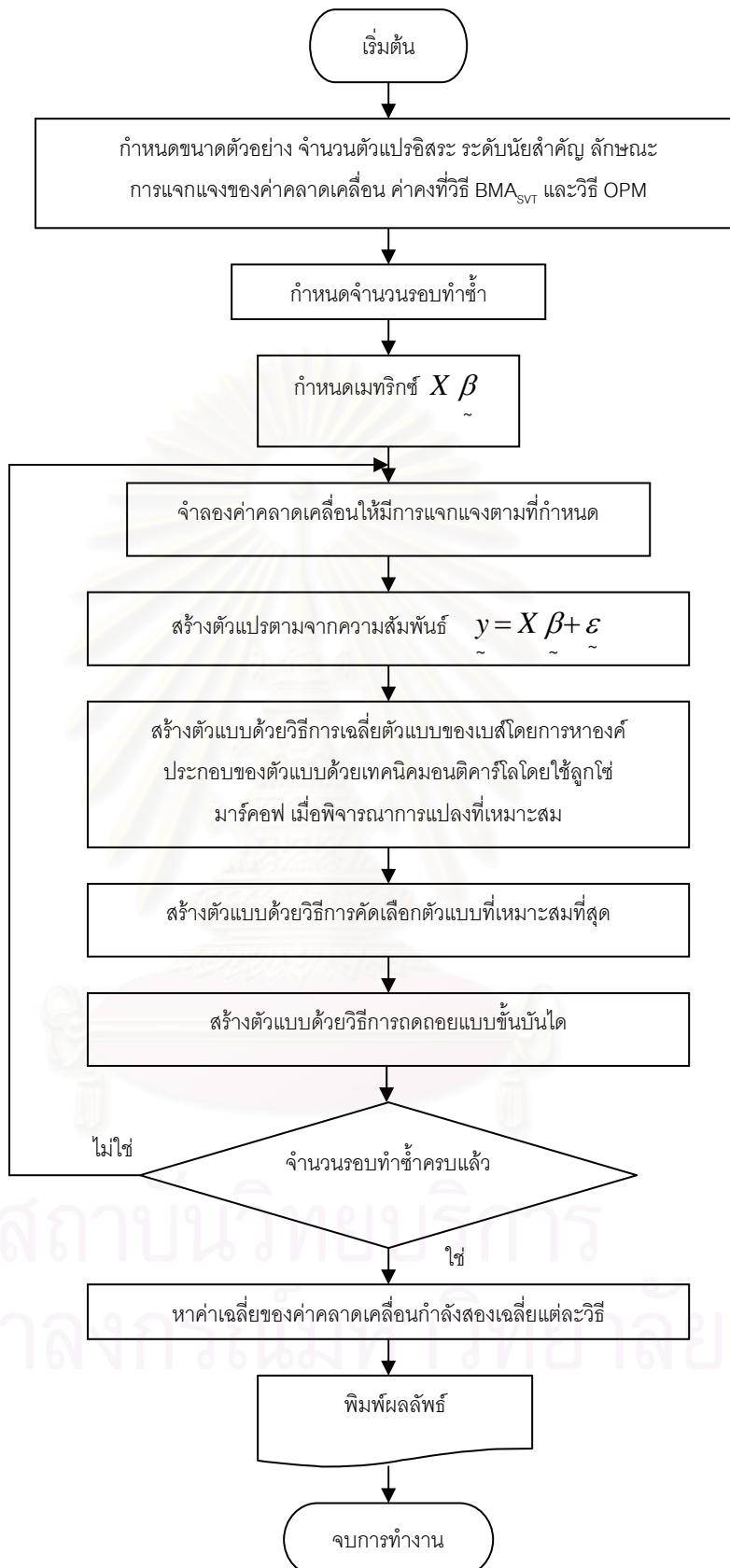
- 2) กำหนดขนาดตัวอย่างที่ศึกษา คือ 15 30 50 และ 100 ชีวิในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 และ 5 เท่านั้น และในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 และ 12 เท่านั้น
- 3) กำหนดจำนวนตัวแปรอิสระที่ศึกษา คือ 3 5 8 10 12 และ 15 ตามลำดับ
- 4) ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มี 4 ระดับ คือ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเป็น (1,5) (1,10) (10,100) และ (10,500)

3.3 ขั้นตอนในการศึกษาวิจัย

ขั้นตอนในการดำเนินการวิจัยมีดังนี้

- 1) กำหนดลักษณะการแจกแจงของค่าคลาดเคลื่อน ขนาดตัวอย่าง จำนวนตัวแปรอิสระ และค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM
- 2) สร้างข้อมูลตัวแปรตามจากตัวแปรอิสระและความคลาดเคลื่อนที่มีลักษณะการแจกแจงตามที่ต้องการศึกษา โดยให้ตัวแปรตามมีความสัมพันธ์เชิงเส้นในพารามิเตอร์กับตัวแปรอิสระ
- 3) สร้างตัวแบบโดยวิธีทั้ง 3 วิธี คือ
 - (1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (BMA) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค nondimensional โดยใช้ลูกโซ่マーคอกฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (BMA_{SVT})
 - (2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM)
 - (3) วิธีการคัดถอยแบบขั้นบันได (SR)
- 4) คำนวนค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากการทำซ้ำจำนวน 500 รอบ ของตัวแบบที่ได้จากการคัดเลือกตัวแบบการคัดถอยทั้ง 3 วิธี
- 5) ทำการเบรี่ยบเที่ยบค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากการทำซ้ำจำนวน 500 รอบ ของตัวแบบที่ได้จากการคัดเลือกตัวแบบการคัดถอยทั้ง 3 วิธี โดยสรุปผลในรูปของตารางและรูปภาพ

ผังงานแสดงขั้นตอนในการดำเนินการวิจัย ดังแสดงรูปที่ 3.2



รูปที่ 3.2 แสดงผังงานของขั้นตอนในการดำเนินการวิจัย

สำหรับรายละเอียดของแต่ละขั้นตอนเป็นดังนี้

ขั้นตอนที่ 1

กำหนดลักษณะการแจกแจงของค่าคลาดเคลื่อน ขนาดตัวอย่าง (n) จำนวนตัวแปรอิสระ ระดับนัยสำคัญ ค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM โดยจะกำหนดตามแผนการทดลองที่กล่าวมาแล้วข้างต้น

ขั้นตอนที่ 2

การสร้างข้อมูลในการวิจัยครั้งนี้ปะกอบด้วย ข้อมูลตัวแปรอิสระ ข้อมูลค่าคลาดเคลื่อนที่มีลักษณะการแจกแจงที่ต้องการศึกษา ข้อมูลตัวแปรตาม โดยมีรายละเอียดดังนี้

1) ข้อมูลตัวแปรอิสระ

เนื่องจากการวิจัยครั้งนี้ศึกษาเฉพาะการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณในกรณีที่ตัวแปรเป็นไปตามข้อตกลงเบื้องต้น กล่าวคือ ตัวแปรอิสระเป็นค่าคงที่ไม่มีพหุสัมพันธ์กัน กำลังสูงสุดของตัวแปรอิสระเป็น 1 และไม่มีอันตรกิริยาระหว่างตัวแปรอิสระ นั่นคือ การวิจัยครั้งนี้ศึกษาเฉพาะการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณในชุดที่ ไม่ว่าจะดึงตัวแปรความถดถอยพหุนาม ดังนั้นในการสร้างข้อมูลตัวแปรอิสระจากการแจกแจงพหุแบบปกติ (multivariate normal distribution) ที่มีเวกเตอร์ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วมเป็นเมทริกซ์เอกลักษณ์ (identity matrix) ซึ่งจะทำให้ได้ตัวแปรอิสระแต่ละตัวที่มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 ความแปรปรวนเป็น 1 และตัวแปรอิสระทุกตัวที่ได้จะไม่มีพหุสัมพันธ์กัน โดยสร้างจากฟังก์ชัน $rmvnorm(n, mean, cov, sd, rho, d)$ ในโปรแกรม S-plus 2000 ซึ่งรายละเอียดสามารถดูได้จากภาคผนวก จากนั้นนำข้อมูลตัวแปรอิสระที่ได้เก็บไว้ในแฟ้มข้อมูลสำหรับกรณีจำนวนตัวแปรอิสระในระดับต่าง ๆ เพื่อเรียกใช้ในการประมวลผลต่อไป

2) ข้อมูลค่าคลาดเคลื่อน

การวิจัยครั้งนี้สนใจศึกษาเฉพาะกรณีที่ค่าคลาดเคลื่อนสุ่มมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และความแปรปรวนร่วมเท่ากับ σ^2 เมื่อกันและเป็นอิสระซึ่งกันและกัน โดยสร้างจากฟังก์ชัน $rnorm(n, mean, sd)$ ในโปรแกรม S-plus 2000 ซึ่งรายละเอียดสามารถดูได้จากภาคผนวก

3) ข้อมูลตัวแปรตาม

เมื่อมีข้อมูลตัวแปรอิสระ และข้อมูลค่าคลาดเคลื่อนที่มีลักษณะการแจกแจงตาม

ที่ต้องการศึกษาแล้ว จากนั้นจะทำการสร้างข้อมูลตัวแปรตามให้มีความสัมพันธ์เชิงเส้นในพารามิเตอร์กับตัวแปรอิสระ ซึ่งมีรูปแบบความสัมพันธ์ดังนี้

$$\underset{\sim}{y} = \underset{\sim}{X} \underset{\sim}{\beta} + \underset{\sim}{\varepsilon}$$

- เมื่อ $\underset{\sim}{y}$ เป็นเวกเตอร์ของตัวแปรตาม
- $\underset{\sim}{X}$ เป็นเมตริกซ์ของตัวแปรอิสระ
- $\underset{\sim}{\beta}$ เป็นเวกเตอร์ของพารามิเตอร์ที่กำหนดขึ้น ซึ่งในการวิจัยครั้งนี้กำหนดให้ $\underset{\sim}{\beta}' = (1,1,\dots,1)_{1 \times p}$ นั่นคือ กำหนดให้ตัวแปรอิสระทุกตัวมีอิทธิพลเท่ากันในตัวแบบเริ่มต้น
- และ $\underset{\sim}{\varepsilon}$ เป็นเวกเตอร์ของค่าคลาดเคลื่อนที่กำหนด ซึ่ง $\underset{\sim}{\varepsilon} \sim N(0, \sigma^2 I_n)$

ขั้นตอนที่ 3

กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูป (full model) ในการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสม

ขั้นตอนที่ 4

หลังจากที่มีข้อมูลพร้อมแล้วทำการสร้างตัวแบบที่เหมาะสมจากทั้ง 3 วิธี ดังต่อไปนี้

- 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (BMA) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค monkiticar์โดยใช้ลูกโซ่มาร์คอก (MC³) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (BMA_{SVT}) ใช้โปรแกรมย่อย SVT(Y , X , num.its , M0.var , M0.out , outs.list , PI , K , IP , CC , n , numx , sd)

- 2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM) ใช้โปรแกรมย่อย OPM(Y , X , num.its , M0.var , M0.out , outs.list , PI , K , IP , CC , n , numx , sd , p)

- 3) วิธีการทดสอบแบบขั้นบันได (SR) ใช้โปรแกรมย่อย Stepwise(X , Y , intercept=T , Tolerance=1.e-07, method="ex" , nbest=3)

ซึ่งโปรแกรมย่อยทั้ง 3 โปรแกรมเป็นโปรแกรมย่อยที่สร้างขึ้นโดยใช้โปรแกรมS-plus 2000 สำหรับรายละเอียดของโปรแกรมสามารถดูได้จากภาคผนวก

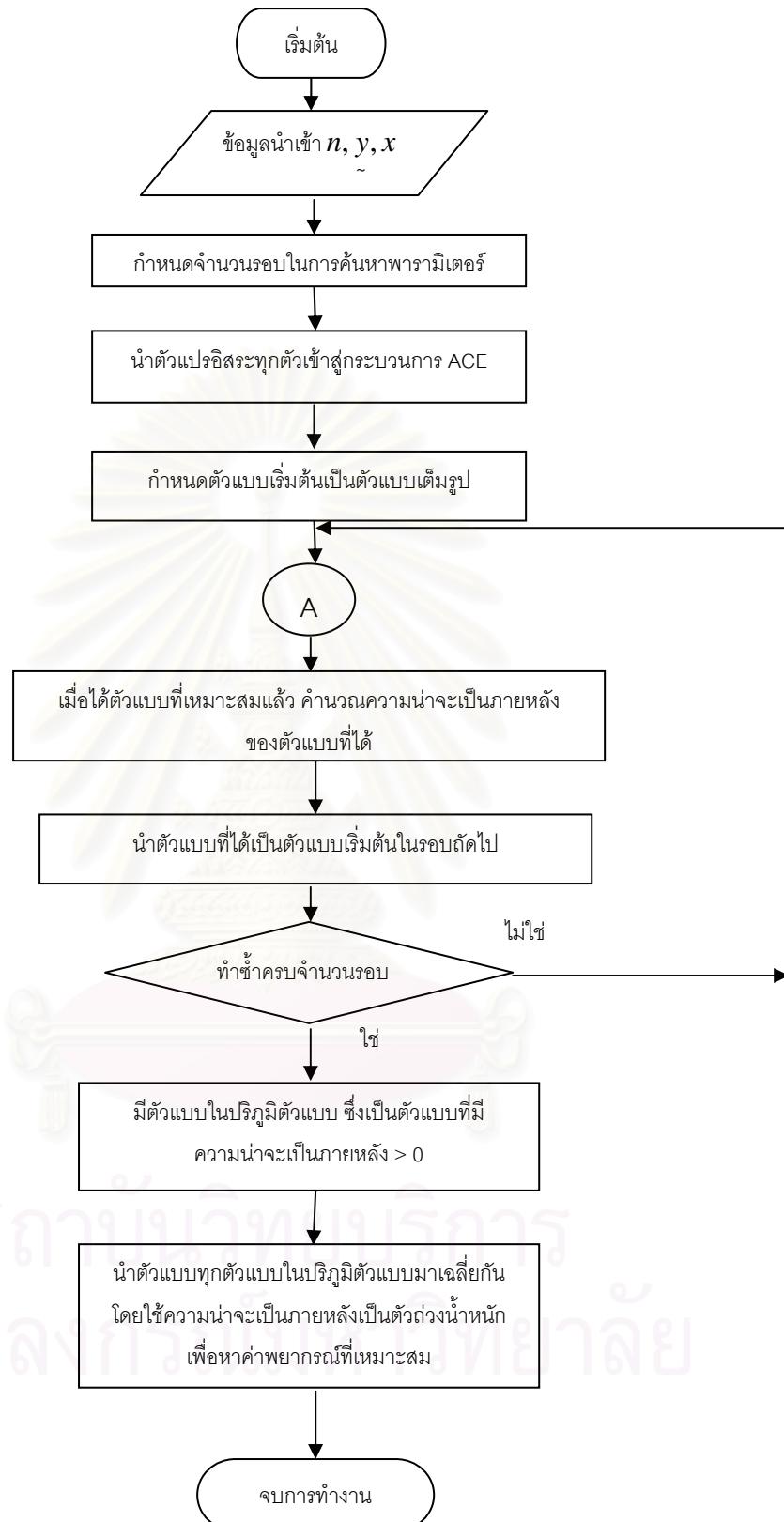
วิธีการสร้างตัวแบบในแต่ละวิธีมีรายละเอียดดังนี้

- 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค
มองติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คอฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบปรอิสระ (BMA_{SVT})

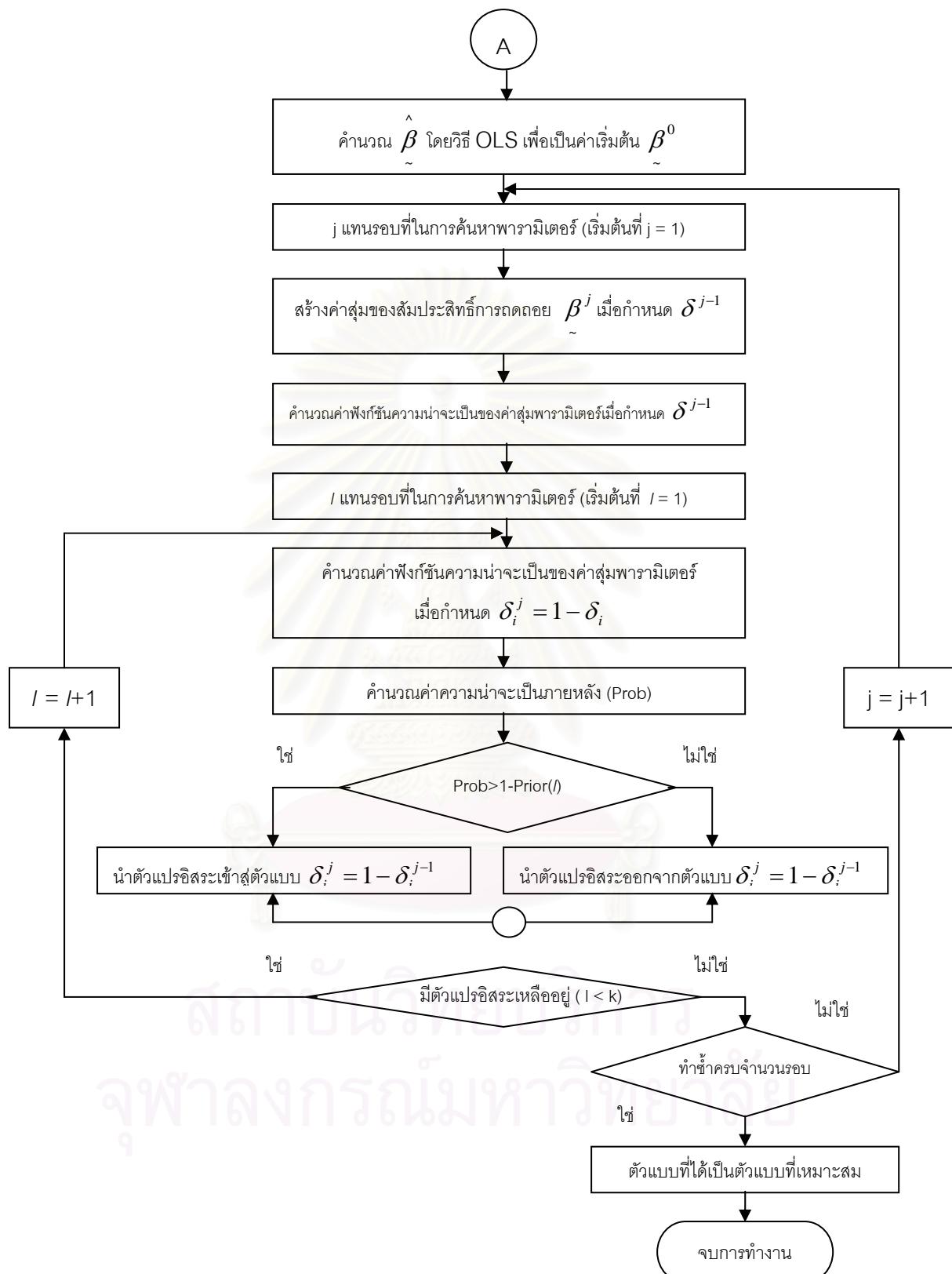
วิธีการนี้เริ่มต้นจากพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบปรอิสระโดยนำเข้าสู่กระบวนการ ACE (Alternating Conditional Expectation Algorithm) จากนั้นนำตัวแบบปรอิสระทุกตัวและตัวแบบปรอิสระที่ควรทำการแปลงเข้าสู่กระบวนการ MC³ พร้อมกันโดยกำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูป คือ มีตัวแบบปรอิสระครบถ้วนตัวแบบในสมการลดด้อย กำหนดจำนวนรอบทำซ้ำ และค่าคงที่ในการค้นหาParametric จากนั้นทำการวนซ้ำเพื่อคำนวณความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบ และทำการคัดเลือกตัวแบบด้วยวิธีการเช่นเดียวกับวิธีการคัดเลือกตัวแบบเบส์ กล่าวคือ เริ่มต้นด้วยการกำหนดความน่าจะเป็นก่อน และค่าคงที่ของการคัดเลือกตัวแบบเบส์ กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูปและคำนวณค่าประมาณของสัมประสิทธิ์การลดด้อยของตัวแบบเต็มรูปโดยวิธีกำลังสองน้อยสุด เพื่อเป็นค่าเริ่มต้นที่ใช้ในการสุมพารามิเตอร์ β หลังจากนั้นทำการสุมค่าพารามิเตอร์ β จากการแจกแจงแบบคู่สังยุคปกติ (conjugate normal distribution) และคำนวณหาพังก์ชันความน่าจะเป็นของค่าที่สุมได้ เพื่อนำไปหาค่าความน่าจะเป็นแบบมีเงื่อนไข ภายหลังจากการข้อมูลแล้ว

เมื่อทำซ้ำครบจำนวนรอบที่กำหนดไว้แล้วจะได้ตัวแบบที่มีค่าความน่าจะเป็นภายหลังมากกว่าศูนย์อยู่ในปริภูมิตัวแบบ นำตัวแบบทุกตัวแบบในปริภูมิตัวแบบมาเฉลี่ยกันโดยใช้ความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบเป็นตัวถ่วงน้ำหนัก เพื่อหาค่าพยากรณ์ที่เหมาะสม

ผังงานแสดงขั้นตอนของวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคมองติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คอฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบปรอิสระ ดังแสดงในรูปที่ 3.3



รูปที่ 3.3 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการนี้โดยตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาวอลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คอฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบ



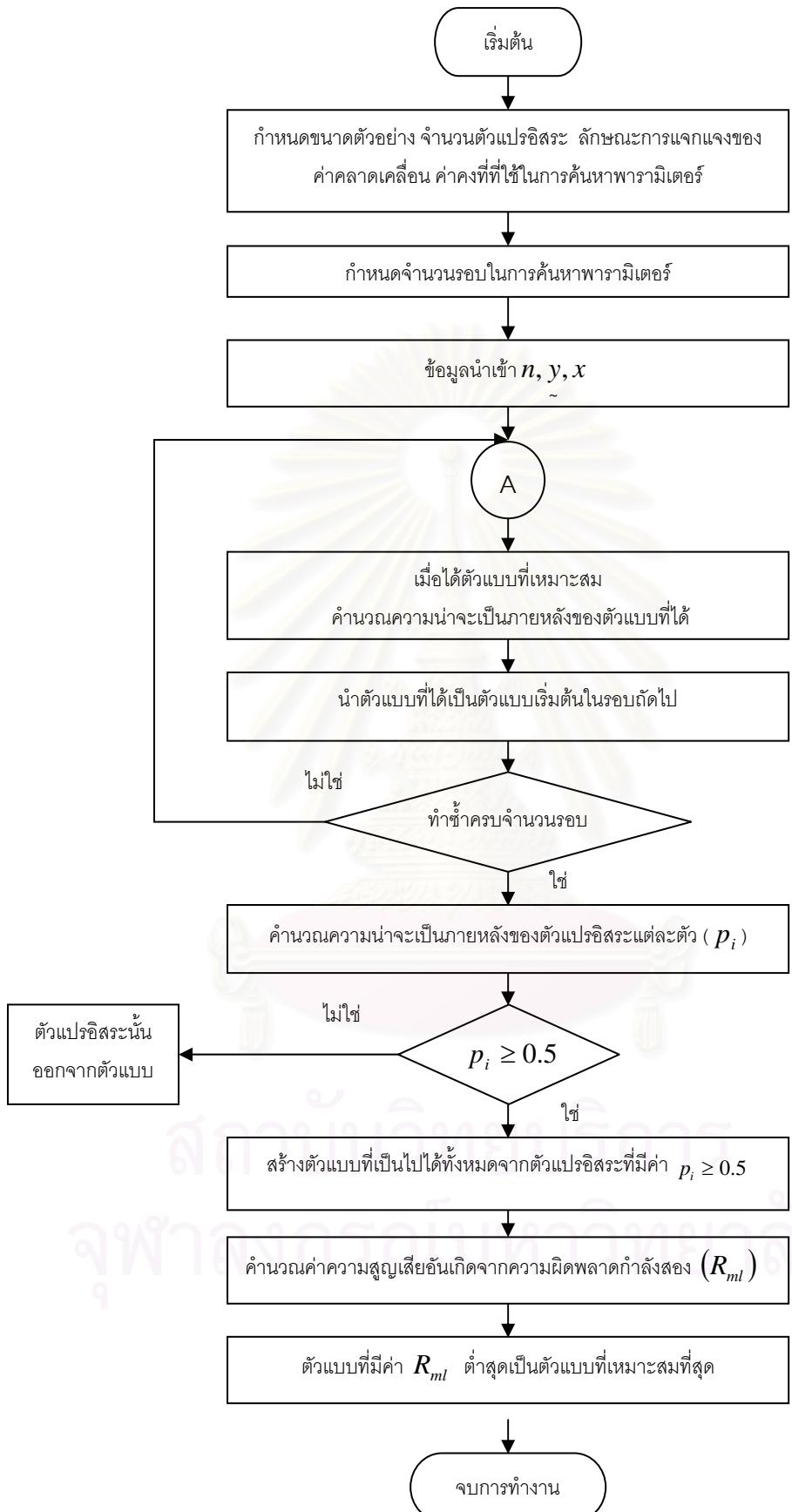
รูปที่ 3.3 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ้มาร์คอฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (ต่อ)

2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM)

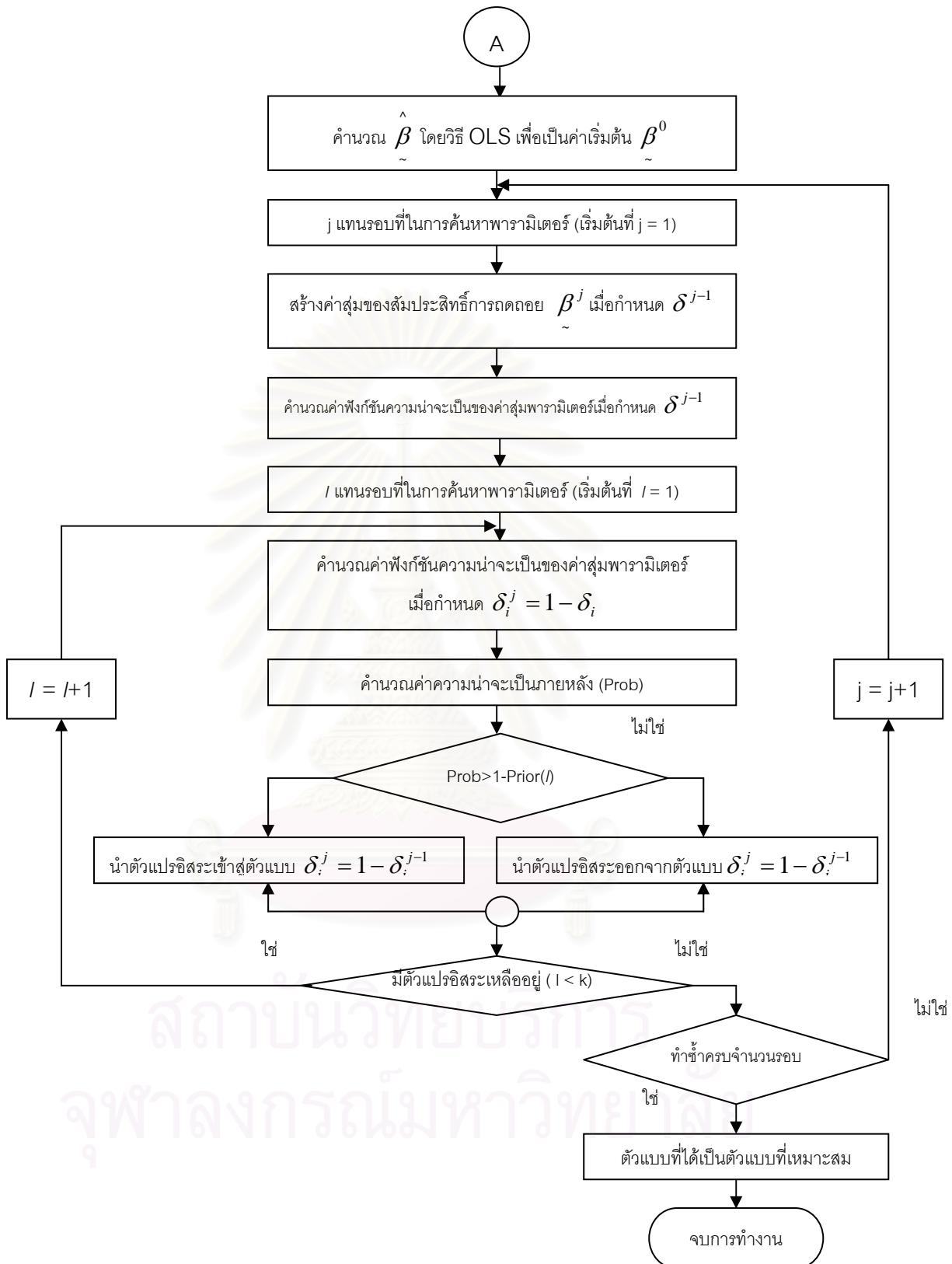
วิธีการนี้เริ่มต้นจากกำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูป กำหนดจำนวนรอบทำซ้ำและค่าคงที่ในการค้นหาพารามิเตอร์ จากนั้นทำการวนซ้ำเพื่อคำนวณความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบ หลังจากนั้นทำการคัดเลือกตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังมากกว่าหรือเท่ากับ 0.5 และทำการกำหนดตัวแบบที่เป็นไปได้ทั้งหมดจากตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นตัวแบบที่สร้างเป็นตัวแบบติดกลุ่ม จากนั้นทำการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดจากตัวแบบที่มีค่าความสูญเสียขึ้นกีดจากความผิดพลาดยกกำลังสองของตัวแบบต่ำสุด (square error loss)

ผังงานแสดงขั้นตอนของวิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด ดังแสดงในรูปที่ 3.4

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



รูปที่ 3.4 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด



รูปที่ 3.4 แสดงผังงานสำหรับขั้นตอนของวิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (ต่อ)

3) วิธีการทดสอบอยแบบขั้นบันได (SR)²

วิธีการนี้จะเริ่มจากการคัดเลือกตัวแปรอิสระที่มีความสัมพันธ์กับตัวแปรตาม (r_{xy})

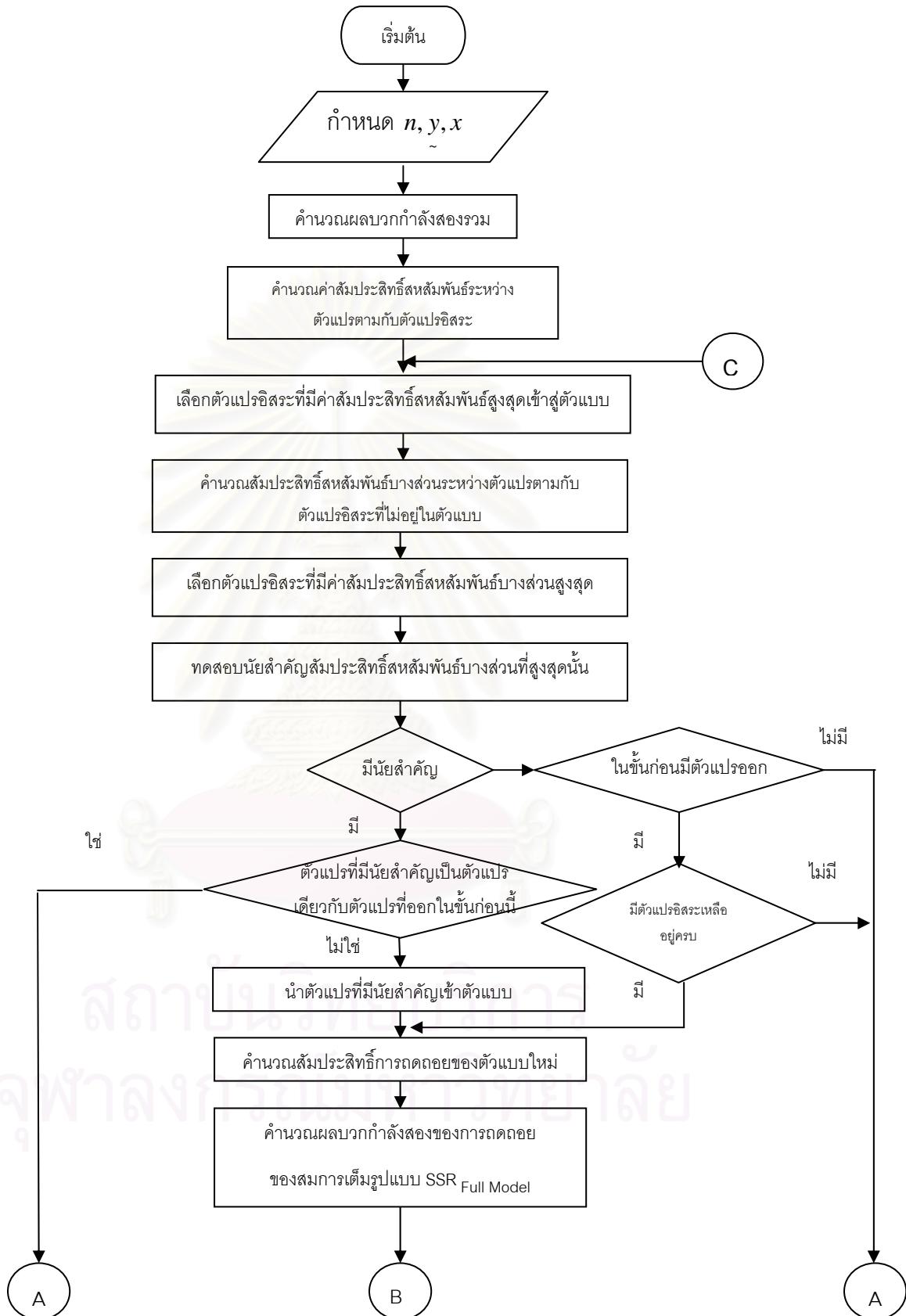
มากที่สุดเข้าสู่สมการทดสอบอย (X_1) เข้าสู่สมการทดสอบอย โดยที่ $r_{xy}^2 = 1 - \frac{SSE}{SST}$ จากนั้นจะหาสัมประสิทธิ์สัมพันธ์บางส่วนระหว่างตัวแปรตามกับตัวแปรอิสระแต่ละตัวที่ยังไม่อยู่ในสมการทดสอบอยโดยถือว่าได้รวมตัวแปรอิสระ X_1 ไว้ในตัวแบบแล้ว และเลือกตัวแปรอิสระที่มีค่าสัมประสิทธิ์สัมพันธ์บางส่วนสูงที่สุดและมีนัยสำคัญเข้าสู่ตัวแบบ ขั้นตอนต่อไปเป็นการคัดเลือกตัวแปรอิสระออก โดยจะตัดตัวแปรอิสระที่มีค่าสถิติเฉพาะบางส่วนน้อยที่สุด และไม่มีนัยสำคัญออกจากตัวแบบ จะทำซ้ำการคัดเลือกตัวแปรอิสระเข้าและออกจากตัวแบบจนกว่าทั้งเงื่อนไขการหยุดข้อใดข้อหนึ่งต่อไปนี้เป็นจริง

- 1) ไม่มีตัวแปรอิสระที่สามารถเข้าหรือออกจากตัวแบบในขั้นตอนเดียวกัน
- 2) ตัวแปรอิสระที่เข้าและออกจากตัวแบบในขั้นตอนเดียวกันเป็นตัวแปรเดียวกัน
- 3) ในขั้นตอนการออกไม่มีตัวแปรอิสระเหลืออยู่ในตัวแบบ
- 4) ในขั้นตอนการเข้าไม่เหลือตัวแปรอิสระที่ไม่อยู่ในสมการทดสอบอย

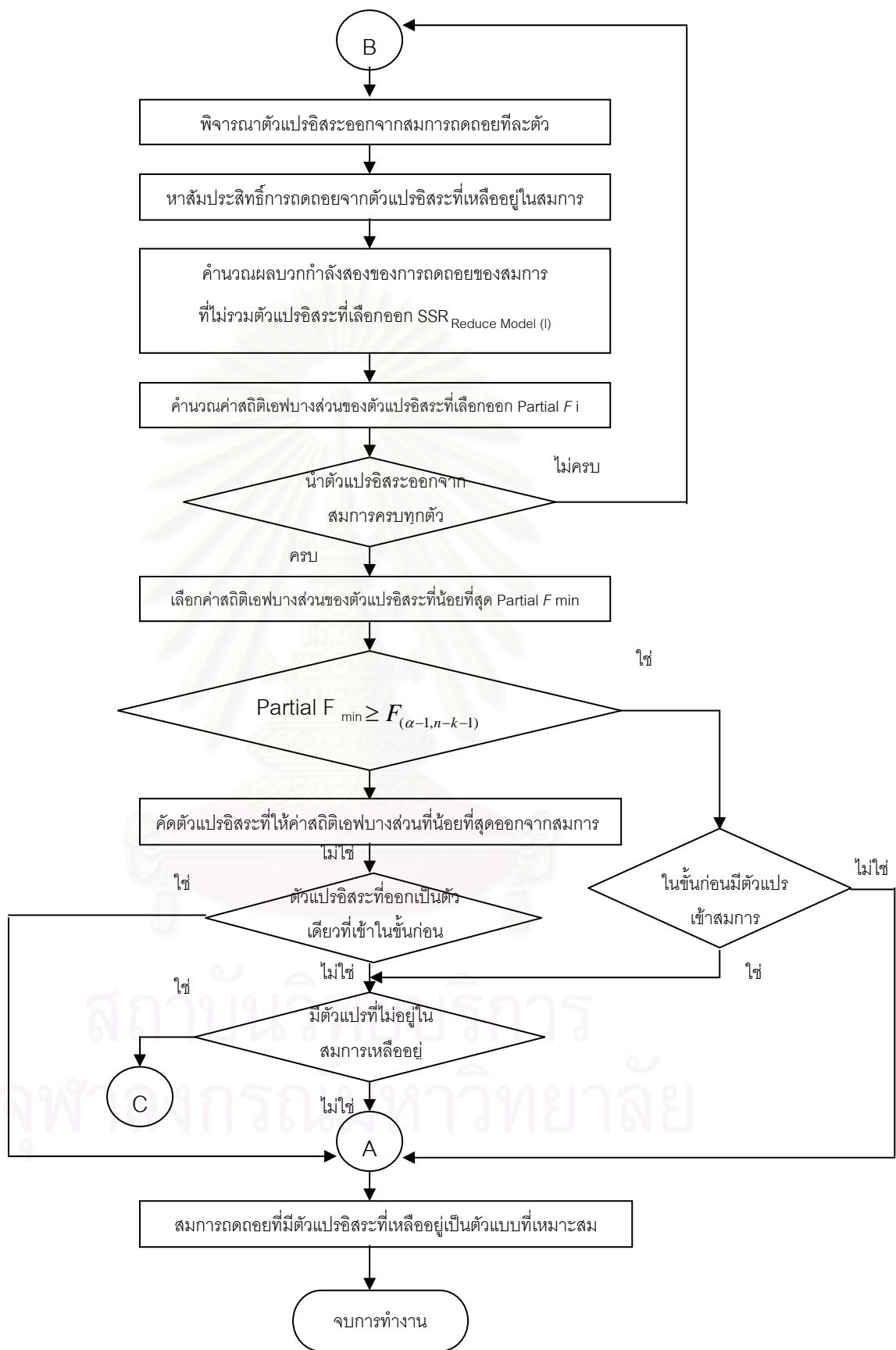
ผังงานแสดงขั้นตอนของวิธีการทดสอบอยแบบขั้นบันได ดังแสดงในรูปที่ 3.5

สถาบันวิทยบริการ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

² นิทัสน์ สุขสุวรรณ, "การประยุกต์ใช้วิธีการคัดเลือกสมการทดสอบอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเมส์ในการวิเคราะห์ความถูกต้องเชิงเส้น พหุคุณ" (วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545), หน้า 61



รูปที่ 3.5 แสดงผังงานขั้นตอนของวิธีการถดถอยแบบขั้นบันได



รูปที่ 3.5 แสดงผังงานขั้นตอนของวิธีการทดสอบแบบขั้นบันได (ต่อ)

ขั้นตอนที่ 5

คำนวณหาค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) จากการทำซ้ำจำนวน 500 รอบ ของทั้ง 5 วิธีเพื่อใช้เป็นเกณฑ์ในการตัดสินใจ และคำนวณค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย รวมถึงค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (RDAMSE) ของทั้ง 3 วิธีดังกล่าวข้างต้น เพื่อเป็นเกณฑ์ประกอบการตัดสินใจ

ขั้นตอนที่ 6

ทำการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) สำหรับตัวแบบที่ได้จากการคัดเลือกตัวแบบการทดสอบอยทั้ง 3 วิธี โดยสรุปผลในรูปของตารางและรูปภาพเพื่อแสดง การเปรียบเทียบและศึกษาแนวโน้มของแต่ละวิธี

สำหรับรายละเอียดของโปรแกรมทั้งหมดสามารถดูได้จากภาคผนวก

**สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

บทที่ 4

ผลการวิจัย

งานวิจัยครั้งนี้เป็นการศึกษาวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ เพื่อเปรียบเทียบความถูกต้องของการพยากรณ์ที่ได้จากการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยซึ่งวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่นำมาใช้ในการสร้างตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณมี 3 วิธีดังนี้

- 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (BMA) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาร์คอก (MC³) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (BMA_{SVT})
- 2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM)
- 3) วิธีการทดถอยแบบขั้นบันได (SR)

โดยเกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจว่าวิธีการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยวิธีใดจะมีความถูกต้องและแม่นยำมากที่สุดพิจารณาจากเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Average of Mean Square Error (AMSE)) และเกณฑ์ที่ใช้ประกอบการตัดสินใจจะใช้เกณฑ์ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Ratio of Different Average Mean Square Error (RDAMSE)) ซึ่งวิธีได้ให้ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยและค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยต่ำสุดจะเป็นวิธีที่ดีที่สุด

ขอบเขตของการวิจัย จะเป็นการศึกษาเฉพาะตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 ชีวิสต์สถานการณ์ในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 กำหนดขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 30 50 และ 100 และค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM คือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) เท่ากับ (1,5) (1,10) (10,100) และ (10,500) ซึ่งการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสในงานวิจัยครั้งนี้พิจารณาจากเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย(AMSE) และเกณฑ์ที่ใช้ประกอบการตัดสินใจจะใช้เกณฑ์ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย(RDAMSE) จากการทำข้าจำนวน 500 รอบในแต่ละสถานการณ์

การนำเสนอผลการวิจัย ผู้จัดได้ใช้สัญลักษณ์ต่าง ๆ ในตารางและการสรุปผล โดยมีความหมายดังนี้

- 1) σ แทน ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนสูง
- 2) n แทน ขนาดตัวอย่าง

ค่าที่แสดงในตารางผลการวิจัย สำหรับแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัวเลขเรียงลงมาได้แก่ ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยซึ่งแสดงในวงเล็บ และค่าขั้ตราชส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (RDAMSE) ตามลำดับ

การนำเสนอผลการวิจัย ของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการผลิตโดยที่ดีที่สุดเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติทั้ง 3 วิธีนั้นประกอบด้วยตารางและรูปภาพ โดยแบ่งการนำเสนอเป็น 4 ตอน (ตอนที่ 4.1 – 4.4) ซึ่ง ใช้วัดดับค่าคงที่ที่กำหนดลักษณะการกระจายของการแจกแจงของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดถอยสำหรับวิธี BMA_{SVI} และวิธี OPM ที่มี 4 ระดับเป็นเกณฑ์ในการแบ่งตอนของการนำเสนอผลการวิจัย โดยมีลำดับในการนำเสนอดังนี้

**สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

การนำเสนอผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการทดอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติทั้ง 4 ตอน (ตอนที่ 4.1 – 4.4) กำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ

ตอนที่ 4.1 ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ

(1.5) ชี้ผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.1 – 4.6 และรูปที่ 4.1 – 4.6

ตอนที่ 4.2 ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ

(1.10) ชี้ผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.7–4.12 และรูปที่ 4.7 – 4.12

ตอนที่ 4.3 ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ

(10.100) ชี้ผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.13 – 4.18 และรูปที่ 4.13 – 4.18

ตอนที่ 4.4 ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ

(10.500) ชี้ผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์ แสดงในตารางที่ 4.19 – 4.24 และรูปที่ 4.19 – 4.24

สถาบันวิทยบริการ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

จูปแบบการนำเสนอผลการวิจัยในทุกตอนจะเริ่มจากผลการวิจัยที่ประกอบด้วยตารางและรูปภาพสำหรับแต่ละตอนซึ่งเมื่อเปลี่ยนระดับของตัวแปรอิสระจะมีการอธิบายผลการวิจัยที่ได้ และทำการอธิบายผลการวิจัยทั้งหมดของตอนนั้น ๆ เมื่อนำเสนอต่อสาธารณะรูปภาพของผลการวิจัยในตอนนั้นครบแล้ว (6 ตาราง และ 6 รูปภาพ) ในตอนท้ายของบท หลังจากที่นำเสนอผลการวิจัยครบถ้วนแล้วจะมีการอธิบายสรุปผลการวิจัยทั้งหมดอีกรอบหนึ่ง



ตอบที่ 4.1 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการรถถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสัมภาระแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVI} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ (σ_β / τ , c) มีค่าเท่ากับ (1,5) ซึ่งผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.1 – 4.6 และรูปที่ 4.1 – 4.6

สถาบันวิทยบริการ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

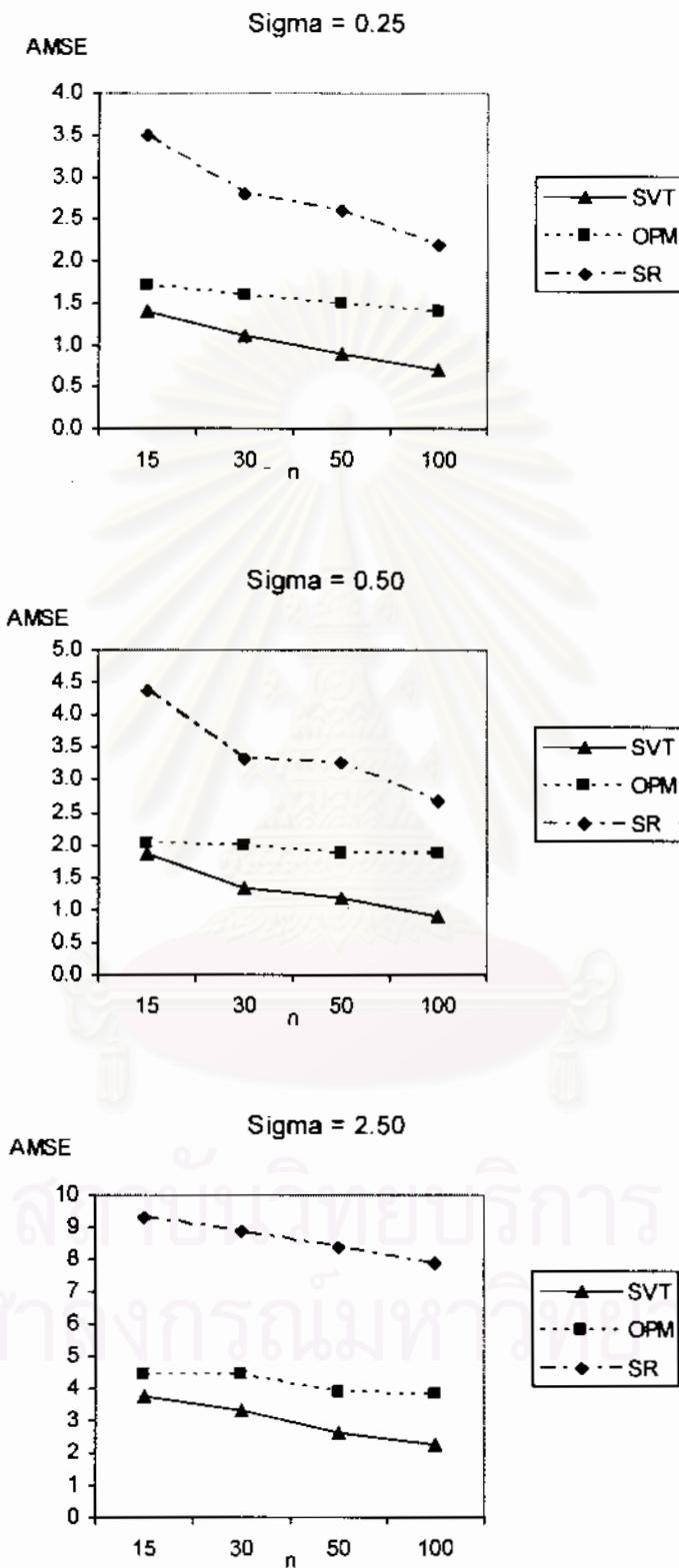
ตารางที่ 4.1 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบโดยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (1,5)

σ	τ	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	15	3.5397 (0.3205) 155.3528	1.6613 (0.1384) 19.8456	1.3862 (0.1078) 0.0000
		2.7610 (0.2563) 155.8140	1.6205 (0.1278) 50.1436	1.0793 (0.0960) 0.0000
		2.5781 (0.2381) 185.3459	1.5404 (0.1192) 70.4925	0.9035 (0.0808) 0.0000
	100	2.2167 (0.2105) 198.6259	1.4339 (0.1171) 93.1699	0.7423 (0.0597) 0.0000
		4.3851 (0.3808) 137.4303	2.0204 (0.2013) 9.3941	1.8469 (0.1503) 0.0000
		3.3277 (0.3168) 171.1619	1.9846 (0.1879) 61.7177	1.2272 (0.1086) 0.0000
	50	3.2659 (0.2694) 175.9760	1.8623 (0.1635) 57.3686	1.1834 (0.0926) 0.0000
		2.6644 (0.2328) 192.6947	1.8450 (0.1576) 102.6804	0.9103 (0.0735) 0.0000
		9.2892 (0.9138) 147.4085	4.4254 (0.4594) 17.8661	3.7546 (0.3514) 0.0000
0.50	30	8.8458 (0.7665) 165.4722	4.4254 (0.3890) 32.8111	3.3321 (0.3112) 0.0000
		8.3773 (0.7257) 219.4151	3.8741 (0.3478) 47.7142	2.6227 (0.2299) 0.0000
		7.8477 (0.7143) 248.6162	3.7953 (0.3201) 68.5976	2.2511 (0.1422) 0.0000
	100	9.2892 (0.9138) 147.4085	4.4254 (0.4594) 17.8661	3.7546 (0.3514) 0.0000
		8.8458 (0.7665) 165.4722	4.4254 (0.3890) 32.8111	3.3321 (0.3112) 0.0000
		8.3773 (0.7257) 219.4151	3.8741 (0.3478) 47.7142	2.6227 (0.2299) 0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงด้วย 3 ตัวเรียงกันมาได้ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการทดสอบแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการนำของค่าประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค monocentric ให้ลูกโป่งมาร์คอฟ
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.1 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดด้วยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสัมภพปกติสำหรับตัวแบบการทดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, C) = (1, 5)$

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVI} และวิธี OPM มีค่าคงที่ (σ_β / τ_c) เมื่อนอกนี้คือ (1.5) (ตารางที่ 4.1 และรูปที่ 4.1) พบว่า วิธี BMA_{SVI} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVI} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVI} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุวการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุก วิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น และค่า AMSE ประพฤติกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVI} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการถดถอยของวิธี BMA_{SVI} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่น จึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็น เพราะวิธี BMA_{SVI} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อย และเมื่อ σ มีค่าเพิ่มขึ้นจะส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มขึ้น ดังนั้นค่า RDAMSE จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อ σ มีค่าเพิ่มขึ้น

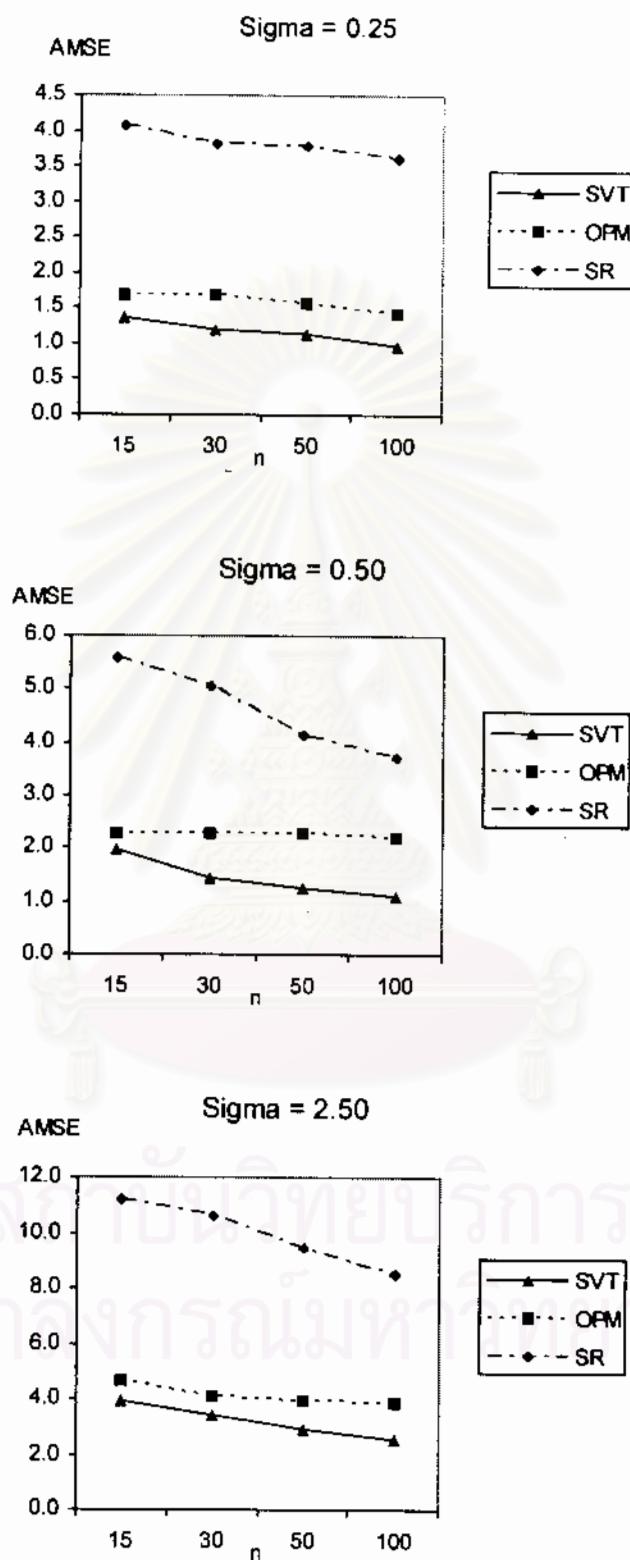
ตารางที่ 4.2 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการด้วยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (1,5)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	15	4.0798	1.6758	1.3649
		(0.3964)	(0.1371)	(0.1063)
		198.9083	22.7782	0.0000
	30	3.8236	1.6703	1.2043
		(0.3691)	(0.1268)	(0.1048)
		217.4956	38.6947	0.0000
	50	3.8027	1.5618	1.1289
		(0.3677)	(0.1223)	(0.0805)
		236.8500	38.3471	0.0000
	100	3.6347	1.4158	0.9684
		(0.3424)	(0.1101)	(0.0618)
		275.3304	46.1999	0.0000
0.50	15	5.5953	2.2849	1.9639
		(0.4810)	(0.2131)	(0.1632)
		184.9076	16.3450	0.0000
	30	5.3521	2.2772	1.4576
		(0.4612)	(0.2051)	(0.1041)
		224.3515	46.1993	0.0000
	50	4.1375	2.2745	1.2512
		(0.3861)	(0.1938)	(0.0979)
		230.6825	81.7855	0.0000
	100	3.7412	0.1888	1.0875
		(0.3371)	(0.0788)	(0.0862)
		244.0184	101.2689	0.0000
2.50	15	11.1879	4.6893	3.9527
		(0.9531)	(0.4149)	(0.2868)
		183.0445	18.6354	0.0000
	30	10.6167	4.1022	3.4475
		(0.8545)	(0.3542)	(0.2688)
		207.9536	18.9906	0.0000
	50	9.4775	3.9503	2.9163
		(0.8108)	(0.3227)	(0.2234)
		224.9837	35.4559	0.0000
	100	8.5101	3.8316	2.5374
		(0.7056)	(0.3153)	(0.2042)
		235.3866	51.0050	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงด้านล่าง 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ชด. AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการคัดกรองแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาค่าที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแบบที่ใช้เทคนิคอนติคาร์โลโดยใช้สุ่มให้มาเรื่อยๆ
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.2 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดด้วยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการทดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (1, 5)$

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 5 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ (σ_B / τ_c) เหมือนกันคือ (1.5) (ตารางที่ 4.2 และรูปที่ 4.2) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ในค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคัดเลือก (σ^2)

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคัดเลือก (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 3 ตัว เป็น 5 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น เนื่องจากในการวิจัยครั้งนี้ได้กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูป เมื่อมีจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็จะมีมากขึ้น ทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้น โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี SR ซึ่งใช้หลักการในการคัดเลือกตัวแปรเข้าออกจากตัวแบบผ่านการทดสอบสมมติฐานเท่านั้น ในขณะที่วิธีการภายใต้แนวทางของเบสทั้ง 2 วิธี คือ วิธี BMA_{SVT} และ OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นอย่างกว่าวิธี SR เพราะวิธีการภายใต้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความเหมาะสมของตัวแบบด้วย เช่น มีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกระทบน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระ ซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อยเท่านั้น เพราะนอกจากวิธีนี้จะมีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบแล้วยังมีการพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระด้วย ค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากมีขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSEเพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.25 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเล็กน้อยเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อย และเมื่อ σ มีค่าเพิ่มขึ้นจาก 0.25 เป็น

0.50 และ 2.50 ตามลำดับ จะส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มขึ้น ตั้งนั้นค่า RDAMSE จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อ σ มีค่าเพิ่มขึ้น

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นจาก 3 ตัวแปรเป็น 5 ตัวแปร วิธี SR ให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้น ตั้งนั้นค่า RDAMSE ของวิธี SR จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้น

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตารางที่ 4.3 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติ สำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1,5)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{SVT}
0.25	30	6.2869	2.1785	1.8430
		(0.6279)	(0.1865)	(0.1448)
		241.1231	18.2040	0.0000
	50	6.1168	2.1675	1.7176
		(0.5557)	(0.1737)	(0.1319)
		256.1248	26.1993	0.0000
	100	5.6928	1.9612	1.5128
		(0.5392)	(0.1580)	(0.0646)
		276.3088	29.6404	0.0000
0.50	30	7.5850	2.3759	2.2849
		(0.6886)	(0.2021)	(0.1739)
		231.9620	3.9827	0.0000
	50	7.1875	2.3193	2.1607
		(0.7025)	(0.1948)	(0.1864)
		232.6468	7.3402	0.0000
	100	6.5047	2.2469	1.7237
		(0.6271)	(0.1769)	(0.1485)
		277.3684	30.3533	0.0000
2.50	30	11.5936	6.6973	3.6788
		(1.1661)	(0.5754)	(0.3157)
		215.1462	82.0512	0.0000
	50	11.2964	5.1587	2.9642
		(0.9661)	(0.4137)	(0.2357)
		281.0944	74.0335	0.0000
	100	10.5906	4.1587	2.7642
		(0.9584)	(0.4037)	(0.1822)
		283.1344	50.4486	0.0000

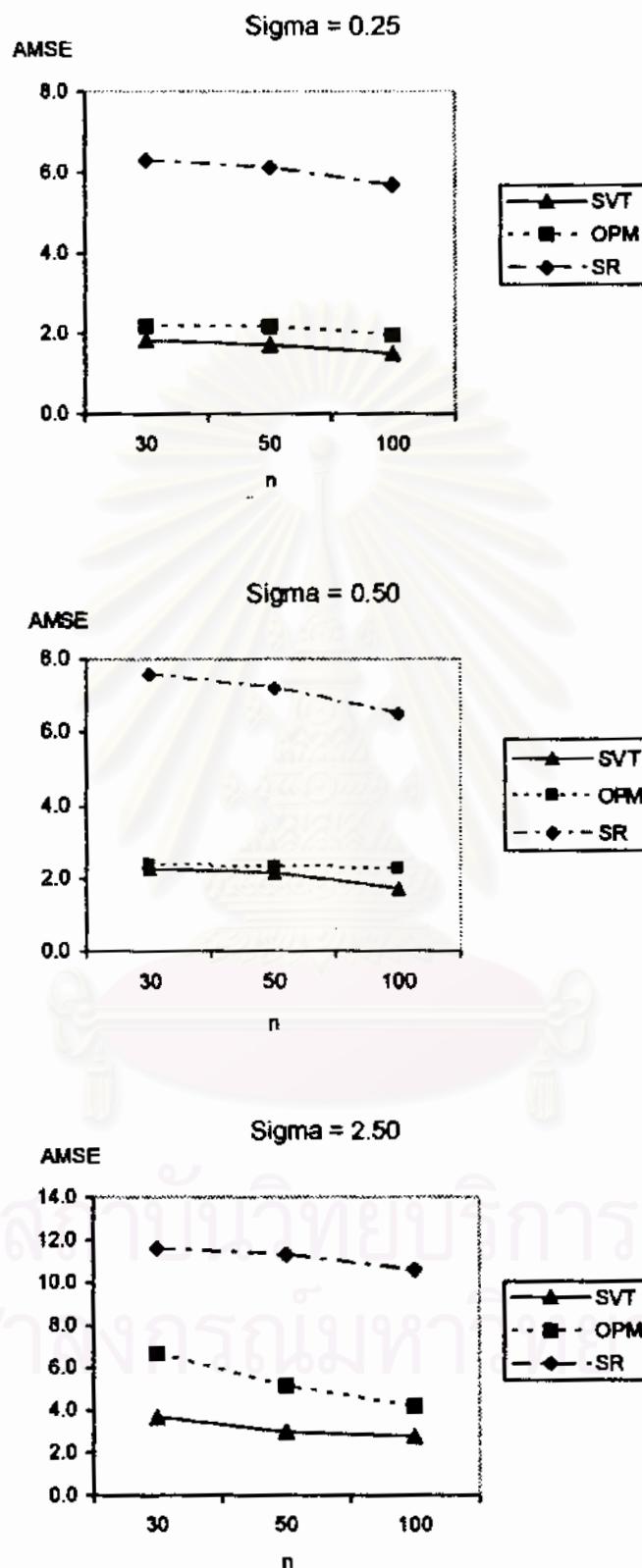
ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมา ได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการถดถอยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเขียนตัวแบบของแบบสหพัฒนาทางคู่ประกอบของตัวแปรทางคู่ทางเทคนิคของตัวแปรโดยใช้สูตรเชิงทางคณิตศาสตร์

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.3 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเสียงย์เมื่อใช้การแยกแข่งก่อนแบบบัญชีสูญเสียปกติสำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอบด้วย จำนวนตัวแปรคงที่มากกว่า 8 เมื่อวิธี BMA_{svt} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (1, 5)$

จากผลการวิจัยของการเบรี่ยนเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดดอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการทดดอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 8 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ (σ_β / τ_c) เหมือนกันคือ (1.5) (ตารางที่ 4.3 และรูปที่ 4.3) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่า วิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 8 ตัวแปรนั้น จะทำให้ค่า AMSE มีแนวโน้มสูงขึ้นกว่ากรณีตัวแปรอิสระ 5 ตัวแปรเล็กน้อย ผ่านการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่า AMSE มีปรับแต่งค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ตั้งนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากราค่า AMSE ยังมีปรับแต่งจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 5 ตัวแปรเป็น 8 ตัวแปรจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในกรณีที่ตัวแปรอิสระเป็น 5 ตัวแปร ค่า AMSE มีผลกระทบกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดดอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นซึ่งส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 2.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ลดลงอย่างรวดเร็วและวิธี BMA_{SVT} ลดลงเล็กน้อย

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นจาก 5 ตัวแปรเป็น 8 ตัวแปร วิธี SR ให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้น ตั้งนั้นค่า RDAMSE ของวิธี SR จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้น ่วนวิธี OPM นั้นค่า RDAMSE มีแนวโน้มลดลงทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 8 ตัว (ยกเว้นในกรณี σ เท่ากับ 2.50)

ตารางที่ 4.4 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอนตัวย่างจำนวนตัวอย่างเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1.5)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{svt}
0.25	30	6.7617	2.1671	1.9228
		(0.6390)	(0.2189)	(0.1846)
		251.6590	12.7054	0.0000
	50	6.1753	2.1463	1.7079
		(0.5708)	(0.1985)	(0.1635)
		261.5727	25.6690	0.0000
0.50	100	5.8338	1.9509	1.5873
		(0.5009)	(0.1881)	(0.1470)
		267.5298	22.9068	0.0000
	30	9.1478	2.6895	2.5026
		(0.8355)	(0.2524)	(0.1929)
		265.5318	7.4682	0.0000
1.00	50	8.8717	2.6541	2.3367
		(0.8485)	(0.2357)	(0.2285)
		279.6679	13.5833	0.0000
	100	7.7219	2.4352	2.0110
		(0.4205)	(0.2115)	(0.1847)
		283.9831	21.0940	0.0000
2.50	30	12.8407	6.3416	3.6529
		(1.1250)	(0.6448)	(0.3121)
		251.5207	73.6045	0.0000
	50	11.7042	6.0829	3.1001
		(1.1158)	(0.5759)	(0.2614)
		277.5427	96.2163	0.0000
	100	11.0116	5.6872	2.8870
		(0.9708)	(0.5211)	(0.2645)
		281.4202	96.9934	0.0000

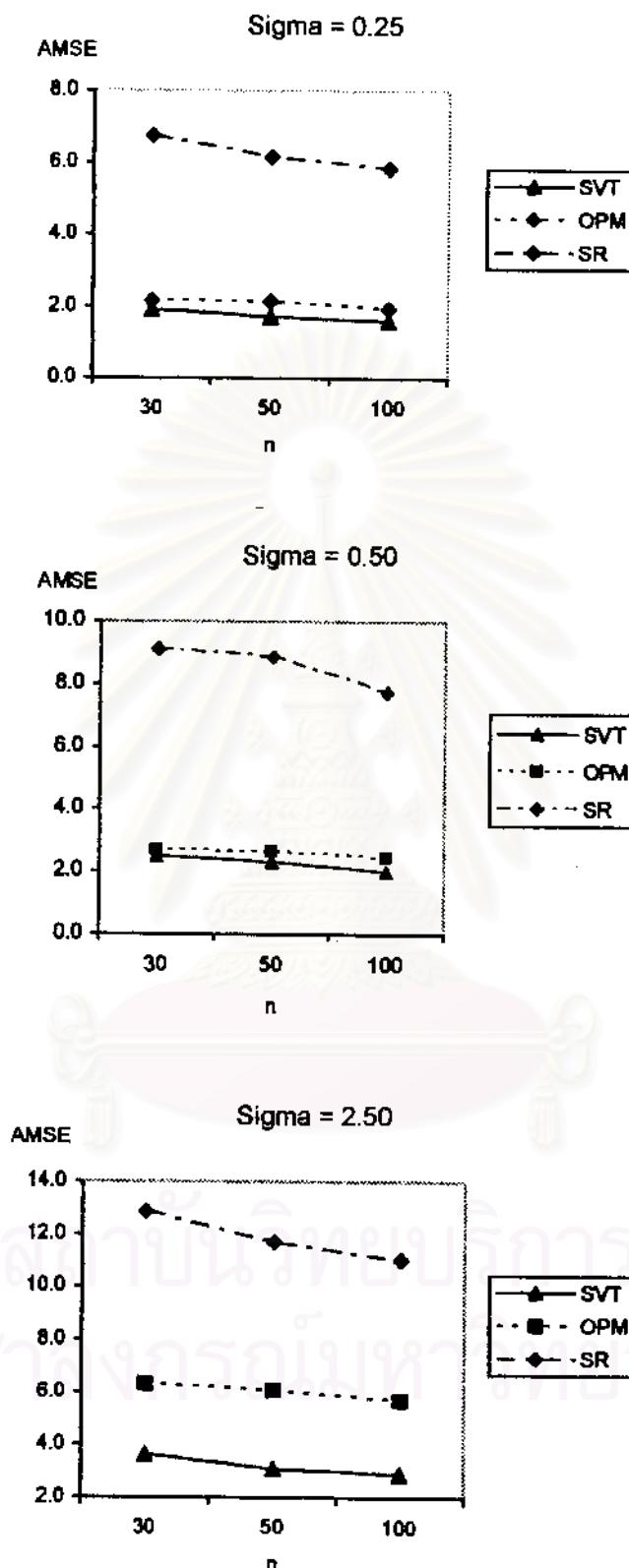
ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟนี้ของแต่ละวิธีจะแสดงด้วยแกน y 3 ตัว เรียงจากมากไปน้อยที่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการลดด้วยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเชี่ยวชาญของเส้นโดยการหาของค่าปะกอนของตัวแบบด้วยเทคนิค monocentric ให้โดยใช้สูตรนี้มาคำนวณ

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวอย่าง



ภาพที่ 4.4 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการตัดเลือกสมการลด削去เรียงเมสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสูงยุคปัจจุบันสำหรับตัวอย่างการลด削去ที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เมื่อนอกต่อ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1.5)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25, 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ (σ_β / τ_c) เหมือนกันคือ (1.5) (ตารางที่ 4.4 และรูปที่ 4.4) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด ของลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยที่ OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 10 ตัวแปรนั้น จะทำให้ค่า AMSE มีแนวโน้มสูงขึ้นกว่ากรณีตัวแปรอิสระ 8 ตัวแปรเล็กน้อย ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่า AMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแบบผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 8 ตัวแปรเป็น 10 ตัวแปรจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในกรณีที่ตัวแปรอิสระเป็น 5 ตัวแปร ค่า AMSE แบบผูกผันกับขนาดตัวอย่าง เพาะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25, 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด ของลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลลัพธ์เหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นจาก 8 ตัวแปรเป็น 10 ตัวแปร วิธี SR ให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้น ดังนั้นค่า RDAMSE ของวิธี SR จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้น ส่วนวิธี OPM นั้นค่า RDAMSE มีแนวโน้มลดลงทั้งนี้อาจเป็นเพาะะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 8 ตัว (ยกเว้นในกรณี σ เท่ากับ 2.50)

ตารางที่ 4.5 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบเชิงเบสเมื่อใช้การแยกแยะก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวอย่างทั้งหมดเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เนื่องกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (1,5)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	6.7606	2.5512	2.4018
		(0.6696)	(0.2388)	(0.2216)
		181.4806	6.2203	0.0000
	50	6.5587	2.5111	2.3139
		(0.6442)	(0.2365)	(0.2173)
		183.4478	8.5224	0.0000
	100	5.9911	2.2631	2.0722
		(0.5559)	(0.2047)	(0.1897)
		189.1178	9.2124	0.0000
0.50	30	10.4180	3.4897	3.0101
		(0.9860)	(0.2958)	(0.2646)
		246.1015	15.9330	0.0000
	50	9.8757	3.2170	2.8145
		(0.9400)	(0.2837)	(0.2581)
		250.8865	14.3009	0.0000
	100	8.9512	3.0265	2.4281
		(0.8635)	(0.2692)	(0.2077)
		268.6504	24.6448	0.0000
2.50	30	13.8762	7.2581	5.7083
		(1.1187)	(0.5383)	(0.4125)
		143.0881	27.1499	0.0000
	50	12.1164	5.9923	4.3932
		(1.0177)	(0.4903)	(0.3912)
		175.7990	36.3994	0.0000
	100	11.5373	5.8910	3.9610
		(1.0034)	(0.4081)	(0.3325)
		191.2724	48.7251	0.0000

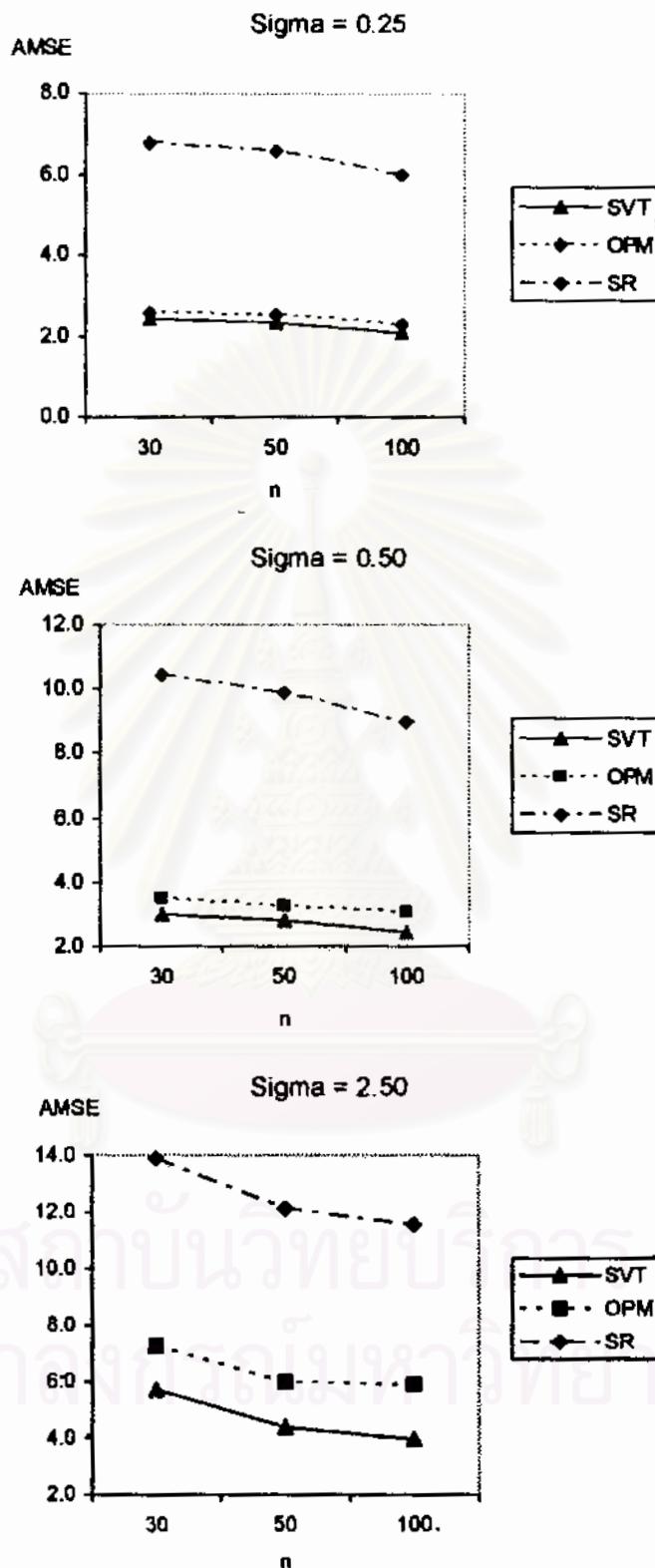
ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงตามมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการคัดเลือกโดยแบบเบื้องบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกโดยตัวอย่างที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยวัสดุแบบเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบตัวอย่างที่มีค่านิคคินติคาร์ไดโดยใช้คูณเริมาร์คูล

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบประชาระ



รูปภาพที่ 4.5 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดคงอย่างเบสต์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบสุ่มยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดคงอย่างประกอบด้วยจำนวนตัวแปรชีสระทั้งหมด 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1, 5)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_B / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1.5) (ตารางที่ 4.5 และรูปที่ 4.5) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 12 ตัวแปรนั้น จะทำให้ค่า AMSE มีแนวโน้มสูงขึ้นกว่ากรณีตัวแปรอิสระ 10 ตัวแปรเล็กน้อย ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสกูปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่า AMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ขั้งแบบผันตามจำนวนตัวแปรอิสระตัวwise เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 10 ตัวแปรเป็น 12 ตัวแปรจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในกรณีที่ตัวแปรอิสระเป็น 5 ตัวแปร ค่า AMSE แบบผันกับขนาดตัวอย่าง เพาะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเล็กน้อยเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็น เพราะวิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อย

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นจาก 10 ตัวแปรเป็น 12 ตัวแปร วิธี SR ให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อย ดังนั้นค่า RDAMSE ของวิธี SR จึงมีแนวโน้มลดลง ส่วนวิธี OPM นั้นให้ผลสรุปเดียวกับวิธี SR

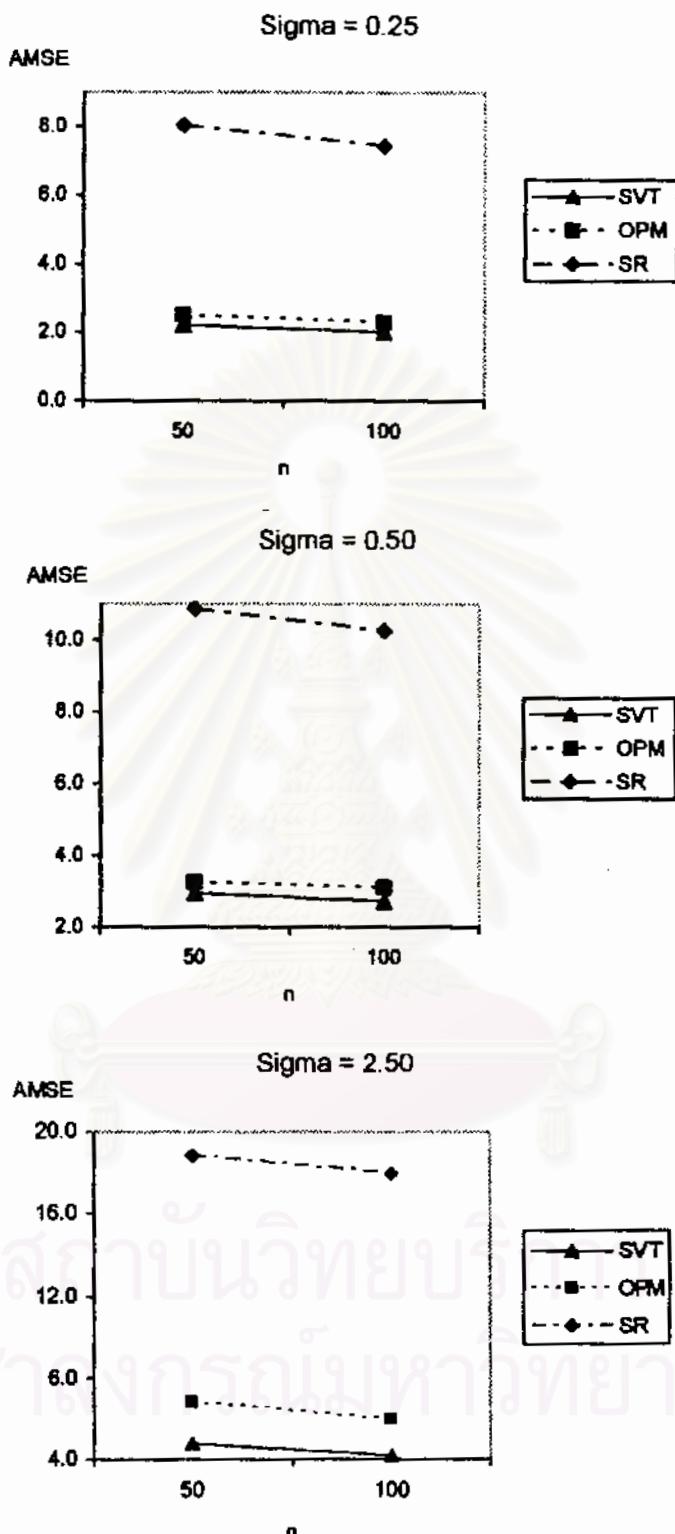
ตารางที่ 4.6 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดออยเริงเบสเมื่อใช้การนิยามก่อนแบบบุรุษงบปกติ สำหรับตัวแบบการลดออยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เนื่องกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, C$) = (1,5)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{svt}
0.25	50	8.0429	2.5064	2.2120
		(0.7770)	(0.2402)	(0.2028)
		263.6031	13.3092	0.0000
	100	7.4425	2.3057	2.0035
		(0.6902)	(0.2230)	(0.1921)
		271.4749	15.0836	0.0000
0.50	50	10.8595	3.2544	2.9545
		(1.0832)	(0.3071)	(0.2754)
		267.5579	10.1506	0.0000
	100	10.2588	3.1036	2.7083
		(0.9659)	(0.2723)	(0.2379)
		278.7911	14.5959	0.0000
2.50	50	18.8468	6.8236	4.8215
		(1.3040)	(0.6230)	(0.3697)
		290.8908	41.5244	0.0000
	100	17.9775	5.9301	4.1823
		(1.2233)	(0.5156)	(0.3321)
		329.8472	41.7904	0.0000

ค่าที่แสดงในเมื่อถูกการถือของแต่ละวิธีจะแสดงดังตัวเลข 3 หลัก เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการลดออยแบบทั่วไปนั่นเอง

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เน้นมาตรฐานที่สูง

BMA_{svt} แทน วิธีการลดตัวแบบของเมล็ดโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคคอมพิวเตอร์โดยใช้กราฟเชิงเส้น
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เน้นมาตรฐานที่สูงเป็นปัจจัย



รูปภาพที่ 4.6 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกตามการลดด้อยเชิงเส้นซึ่งใช้การแยกแจงก่อนแบบบัญชูปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 15 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1,5)

จากผลการวิจัยของการเปลี่ยนเที่ยบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขคปกติสำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1.5) (ตารางที่ 4.4 และรูปที่ 4.4) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด ของลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระเป็น 15 ตัวแปรนั้น จะทำให้ค่า AMSE มีแนวโน้มสูงขึ้นกว่ากรณีตัวแปรอิสระ 12 ตัวแปรเล็กน้อย สรุนการเปลี่ยนค่า c จะมีการสูญเสียข้อมูลต่างๆ แต่ก็ต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า c ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคอลัมน์ (σ^2)

ค่า AMSE ไม่ผันผวนค่า c เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคอลัมน์ (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า c จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกนอกนี้ค่า AMSE ยัง ไม่ผันผวนจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 12 ตัวแปรเป็น 15 ตัวแปรจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 ตัวแปร ค่า AMSE ไม่รวมผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 50 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด ของลงมาคือ วิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 100 ยังคงให้ผลสูญเสียกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้อยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่น จึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นจาก 12 ตัวแปรเป็น 15 ตัวแปร วิธี SR ให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้นอย่างชัดเจน ดังนั้นค่า RDAMSE ของวิธี SR จึงมีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้น สรุนวิธี OPM นั้นมีค่า c เท่ากับ 0.25 ค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเล็กน้อยและเมื่อ σ เท่ากับ 0.50 และ 2.50 ค่า RDAMSE มีแนวโน้มลดลงเล็กน้อย

จากการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุด เงื่อนไขเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณลักษณะปกติสำหรับตัวแปรการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เมื่อกันคือ (1,5) (ตารางที่ 4.1 – 4.6 และ รูปที่ 4.1 – 4.6) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุดโดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่นๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสูง ผลกระทบวิจัยไม่แตกต่างกัน กล่าวคือค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้ เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่า คลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอก จากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อจากในการวิจัยครั้งนี้ได้กำหนดตัว แบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเดิมสูงเมื่อมีจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็ จะมีมากขึ้นทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้นโดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี SR ซึ่งใช้หลักการใน การคัดเลือกตัวแปรเข้าออกจากการตัวแบบผ่านการทดสอบสมมติฐานเท่านั้น ในขณะที่วิธีการภายนอก ได้ แนวทางของเบสทั้ง 2 วิธี คือ วิธี BMA_{SVT} และ OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นน้อยกว่าวิธี SR เพราะวิธีการภายนอกได้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความเหมาะสมของตัวแบบด้วย เช่น มีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายนอกของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกระทบน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อย เท่านั้น เพราะนอกจากวิธีนี้จะมีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายนอกของตัวแบบแล้วยังมีการ พิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระด้วย ค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่างเพาะ ขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

ผลการวิจัยของวิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า RDAMSE น้อยที่สุด รองลงมาคือวิธี OPM และวิธี SR ตามลำดับ โดยส่วนใหญ่ค่า RDAMSE ของวิธี SR เมื่อขนาดตัวอย่างและจำนวนตัวแปรอิสระ เพิ่มขึ้น ส่วนค่า RDAMSE ของวิธี OPM นั้นมีแนวโน้มลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างและจำนวนตัวแปร อิสระเพิ่มขึ้นเนื่องจากวิธีนี้เป็นวิธีการภายนอกที่ได้แนวทางของเบส ซึ่งการพิจารณาถึงความเหมาะสมของ ตัวแบบด้วยความน่าจะเป็นภายนอกของตัวแบบเพื่อคัดเลือกตัวแปรอิสระที่มีค่าความน่าจะเป็น ภายนอกกลาง ๆ และหาสมการลดด้อยที่ดีที่สุดจากตัวแบบที่ให้ค่าความสูญเสียอันเกิดจากความ ผิดพลาดยกกำลังสอง (square error loss) ต่ำสุด ดังนั้นค่า AMSE ของวิธี OPM จึงไม่เพิ่มขึ้น อย่างรวดเร็วเมื่อตัวอย่างและจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นเหมือนวิธี SR ซึ่งเป็นวิธีพื้นฐาน

สรุปตอนที่ 4.1 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ เหมือนกันคือ (1,5)

เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ เหมือนกันคือ (1,5) พบว่าค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุก ๆ กรณี โดยวิธี OPM มีค่า AMSE ซูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย และวิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น

จากผลการวิจัยในตอนที่ 4.1 การเปลี่ยนแปลงของค่า AMSE และค่า RDAMSE มีลักษณะดังนี้

1) ค่า AMSE

- (1) แปรผันตามส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน รองลงมาคือจำนวนตัวแปรอิสระ
- (2) แปรผันกับขนาดตัวอย่าง

2) ค่า RDAMSE

- (1) ค่า RDAMSE ของวิธี SR แปรผันตามขนาดตัวอย่าง รองลงมาคือจำนวนตัวแปรอิสระ
- (2) ค่า RDAMSE ของวิธี OPM แปรผันตามขนาดตัวอย่างและแปรผันกับจำนวนตัวแปรอิสระ

ค่อนที่ 4.2 ผลการวิจัยของการเบรียบเทียนวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบบิกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเท่ากับ (1,10) ซึ่งผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.7 – 4.12 และรูปที่ 4.7 – 4.12

**สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

ตารางที่ 4.7 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อกวิชี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1, 10)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{SVT}
0.25	15	3.6894	1.7701	1.6562
		(0.3755)	(0.1384)	(0.1078)
		122.7630	6.8772	0.0000
	30	2.7396	1.7643	1.1793
		(0.2547)	(0.1278)	(0.0960)
		132.3073	49.6057	0.0000
	50	2.3545	1.7609	0.9368
		(0.2049)	(0.1192)	(0.0808)
		151.3343	87.9697	0.0000
	100	2.2929	1.6599	0.7501
		(0.1996)	(0.1171)	(0.0597)
		205.6792	121.2905	0.0000
0.50	15	4.4604	2.3927	2.1783
		(0.3826)	(0.2543)	(0.1503)
		104.7652	9.8425	0.0000
	30	3.8260	2.2838	1.8634
		(0.3130)	(0.2069)	(0.1086)
		105.3236	22.5609	0.0000
	50	3.2261	2.2475	1.5767
		(0.2687)	(0.2021)	(0.0926)
		104.6109	42.5446	0.0000
	100	2.6483	2.2135	1.2250
		(0.2172)	(0.1576)	(0.0735)
		116.1859	80.6924	0.0000
2.50	15	9.2421	8.1896	5.0460
		(0.9114)	(0.9183)	(0.4345)
		83.1570	62.2989	0.0000
	30	9.0484	6.6835	4.7303
		(0.8948)	(0.6369)	(0.3803)
		91.2860	41.2913	0.0000
	50	8.6672	5.8439	3.9521
		(0.8405)	(0.5540)	(0.3286)
		119.3062	47.8682	0.0000
	100	8.4512	5.7763	3.1627
		(0.8188)	(0.5065)	(0.3039)
		167.2147	82.6383	0.0000

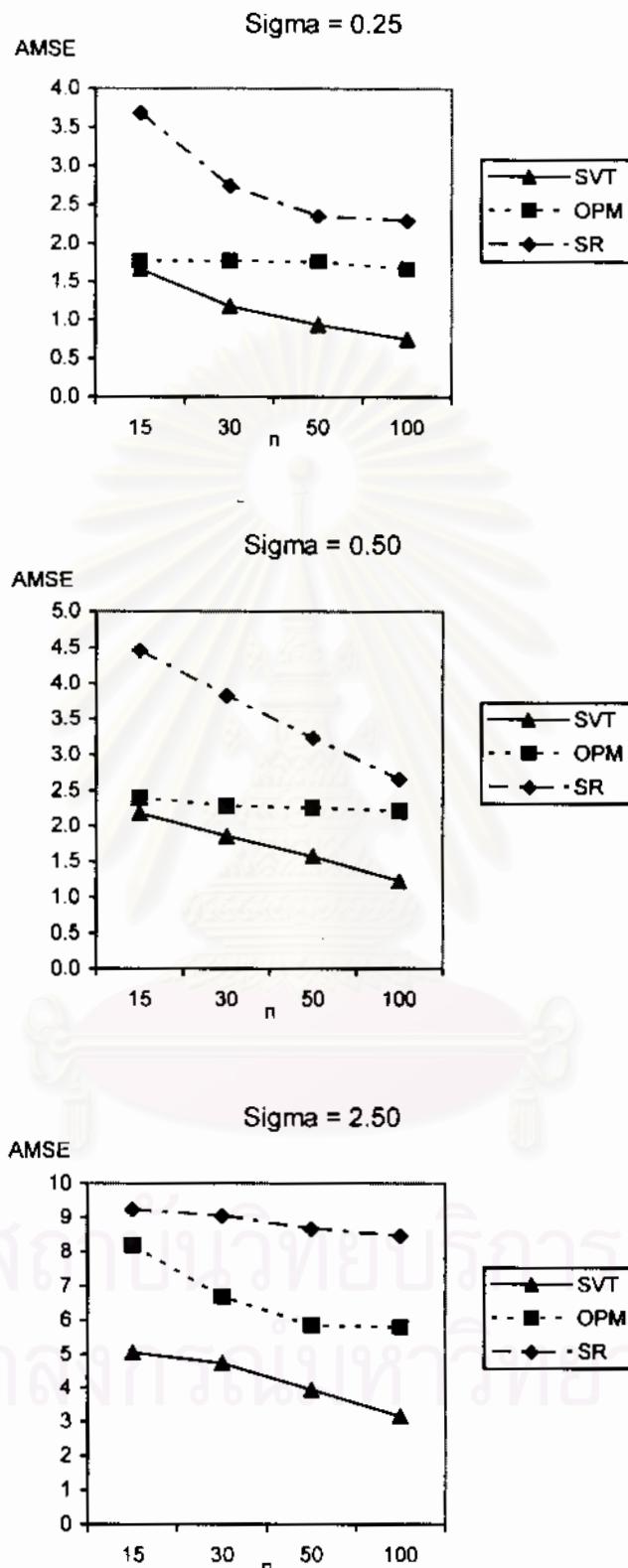
ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โลโดยใช้จุลทรรศน์

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.7 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสูงบุกปกติสำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระห้าตัว เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1, 10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.7 และรูปที่ 4.7) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้นนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) สองผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อยเพราเววิธีนี้มีหลักการเฉลี่ยตัวแบบด้วยความน่าจะเป็นหลังของตัวแบบ แต่จะสองผลต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี(ตารางที่ 4.1 และตารางที่ 4.7) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE ແປງผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น และค่า AMSE ແປງผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้ ดังนั้นการเพิ่มขนาดตัวอย่างจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 2.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 15 เป็น 30 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อยเมื่อเทียบกับวิธี OPM

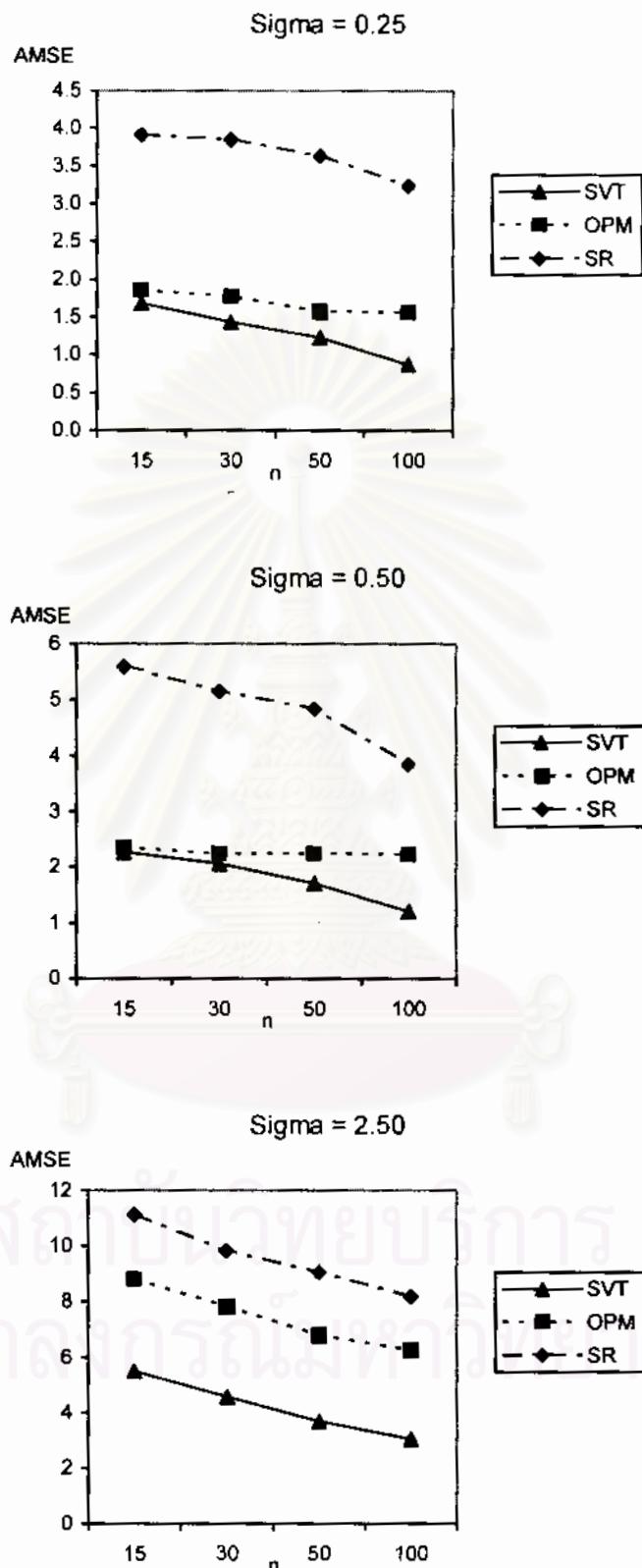
ตารางที่ 4.8 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอนด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (1,10)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	15	3.9101	1.8564	1.6829
		(0.3537)	(0.1584)	(0.1428)
		132.3430	10.3096	0.0000
	30	3.8459	1.7716	1.4291
		(0.3479)	(0.1472)	(0.1239)
		169.1134	23.9661	0.0000
	50	3.6333	1.5718	1.2276
		(0.3568)	(0.1387)	(0.0943)
		195.9677	28.0384	0.0000
	100	3.2404	1.5599	0.8690
		(0.2922)	(0.1271)	(0.0697)
		272.8884	79.5052	0.0000
0.50	15	5.5933	2.3481	2.2742
		(0.4943)	(0.2442)	(0.1984)
		145.9458	3.2495	0.0000
	30	5.1512	2.2438	2.0615
		(0.4816)	(0.2108)	(0.1915)
		149.8763	8.8430	0.0000
	50	4.8411	2.2409	1.7147
		(0.4730)	(0.2068)	(0.1574)
		182.3293	30.6876	0.0000
	100	3.8454	2.2272	1.2115
		(0.3929)	(0.2009)	(0.0954)
		217.4082	83.8382	0.0000
2.50	15	11.1243	8.8099	5.4914
		(1.1232)	(0.8526)	(0.5083)
		102.5768	60.4309	0.0000
	30	9.8160	7.8176	4.5586
		(0.9741)	(0.7159)	(0.4497)
		115.3293	71.4912	0.0000
	50	9.0548	6.7856	3.6712
		(0.8851)	(0.5995)	(0.3276)
		146.6441	84.8333	0.0000
	100	8.1707	6.2474	3.0415
		(0.8113)	(0.5562)	(0.2657)
		168.6405	105.4052	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE SR แทน วิธีการคัดลดด้วยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเลือกตัวแบบของแบบโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบที่วิเคราะห์โดยใช้สูตรเพิ่มรากช่อง เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



ปุ่มพิมพ์ 4.8 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สัมบูรณ์ปกติสำหรับตัวแปรนับการลดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (1,10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยทึ่งเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.8 และรูปที่ 4.8) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) สงผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี(ตารางที่ 4.2 และตารางที่ 4.8) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากการเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากรากที่ค่า AMSE ยัง แปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 3 ตัว เป็น 5 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผกผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

ตารางที่ 4.9 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ปะกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (1, 10)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	5.9639	2.2633	1.9060
		(0.5723)	(0.1165)	(0.1048)
		212.9014	18.7461	0.0000
	50	5.8647	2.2624	1.8121
		(0.5396)	(0.1137)	(0.0819)
		223.6411	24.8496	0.0000
	100	5.5910	1.9029	1.6304
		(0.5179)	(0.0980)	(0.0646)
		242.9220	16.7137	0.0000
0.50	30	7.5808	2.5307	2.3425
		(0.7232)	(0.2519)	(0.2136)
		223.6201	8.0342	0.0000
	50	7.1632	2.3749	2.0496
		(0.7004)	(0.2303)	(0.1819)
		249.4926	15.8714	0.0000
	100	6.5862	2.2535	1.8419
		(0.6366)	(0.2103)	(0.1303)
		257.5764	22.3465	0.0000
2.50	30	12.7082	6.7956	3.8279
		(1.1232)	(0.6278)	(0.3820)
		231.9888	77.5281	0.0000
	50	12.1147	6.3870	3.4472
		(1.0542)	(0.6050)	(0.3246)
		251.4359	85.2808	0.0000
	100	11.5243	6.3236	3.2506
		(1.0065)	(0.6161)	(0.2653)
		254.5284	94.5364	0.0000

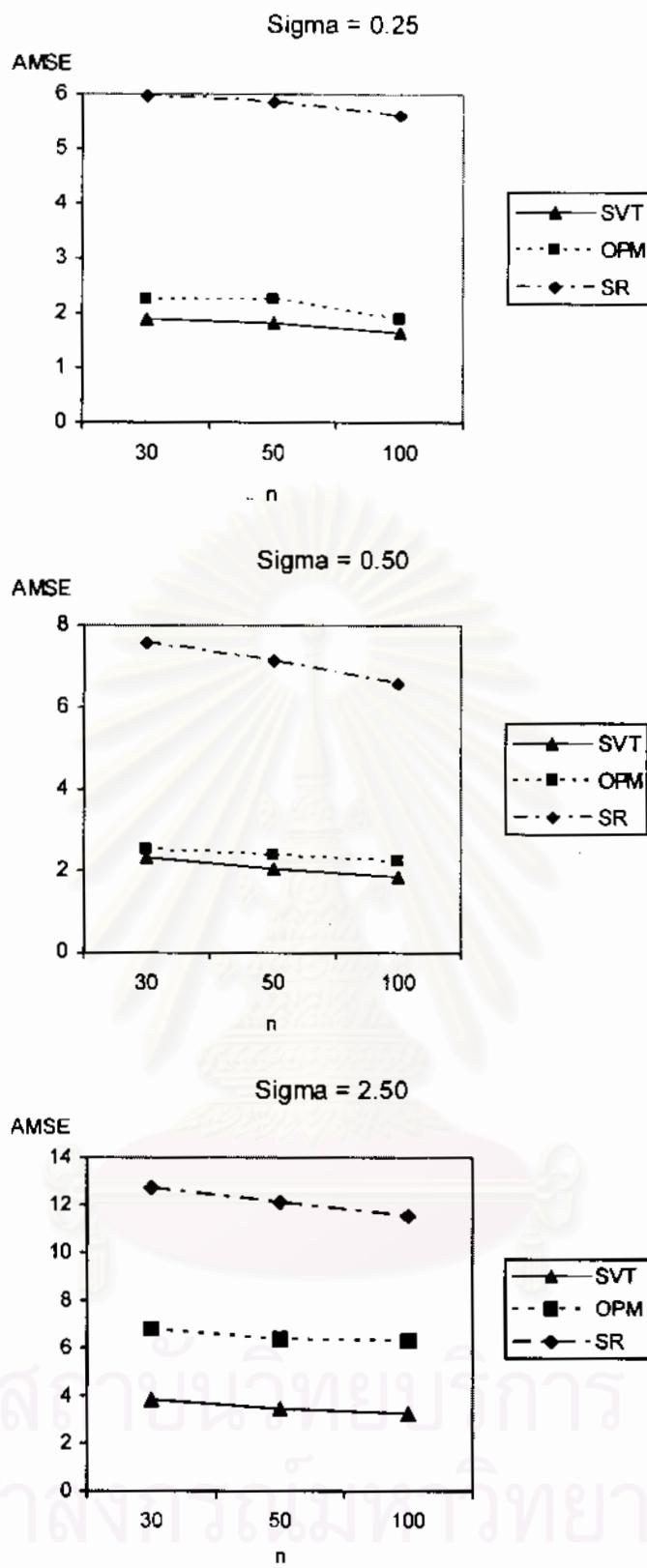
ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงด้วยเลข 3 ตัว เว้นแต่จะได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการคัดเลือกแบบขั้นบัน្ត

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาของค่าปะกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาเรียโดยใช้ลูกบาศก์ของค่า

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.9 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1,10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเสียงแบบเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.9 และรูปที่ 4.9) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) ส่งผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อย ซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของห้องสองวิธี(ตารางที่ 4.3 และตารางที่ 4.9) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้วยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยัง แปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 5 ตัว เปรียเป็น 8 ตัวจะประทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 (วิธี OPM จะให้ค่า AMSE ลดลงในกรณี σ เท่ากับ 2.50) ค่า AMSE แปรผกผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้วยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.25 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 50 เป็น 100 ทั้งนี้อาจเป็น เพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ลดลงมากเมื่อเทียบกับวิธี BMA_{SVT}

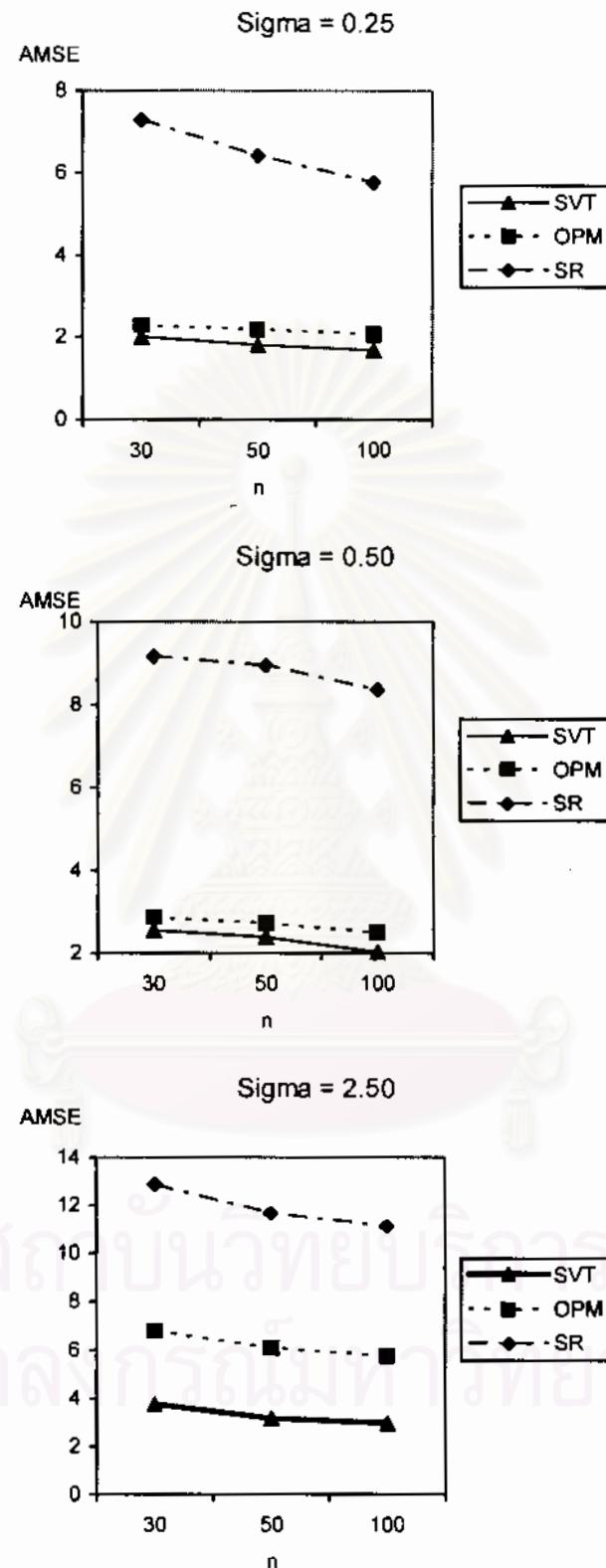
ตารางที่ 4.10 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสังข์ปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเพ้ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เมื่อกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (1,10)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{SVT}
0.25	30	7.2937	2.2697	2.0052
		(0.7220)	(0.2122)	(0.1840)
		263.7393	13.1907	0.0000
	50	6.4131	2.1778	1.8099
		(0.6096)	(0.1998)	(0.1684)
		254.3345	20.3271	0.0000
	100	5.7591	2.0672	1.6772
		(0.5616)	(0.1841)	(0.1431)
		243.3759	23.2530	0.0000
0.50	30	9.1666	2.8723	2.5569
		(0.8817)	(0.2606)	(0.1929)
		258.5044	12.3352	0.0000
	50	8.9499	2.7247	2.3885
		(0.8978)	(0.2349)	(0.0864)
		274.7080	14.0758	0.0000
	100	8.3595	2.4995	2.0237
		(0.8068)	(0.2107)	(0.0785)
		313.0800	23.5114	0.0000
2.50	30	12.8496	6.7943	3.7412
		(1.2804)	(0.5995)	(0.3237)
		243.4620	81.6075	0.0000
	50	11.6818	6.0909	3.1367
		(1.1548)	(0.5923)	(0.3023)
		272.4232	94.1818	0.0000
	100	11.1229	5.7462	2.9627
		(1.0347)	(0.5102)	(0.2543)
		275.4312	93.9514	0.0000

สำหรับในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการคัดเลือกแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โนตโดยใช้จุดเชิงมาร์คฟ์
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.10 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{svt} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1, 10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปั๊ดสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกันด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_{\beta}/\tau, c$) เมื่อกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.10 และรูปที่ 4.10) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการตழุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) สงผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อย ซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.4 และตารางที่ 4.10) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_{β}/τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่าAMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่าAMSE ยังแบบผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 8 ตัวเป็น 10 ตัวจะทำให้ค่าAMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 **ค่า AMSE แบบผันกับขนาดตัวอย่าง** เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบียงแบบที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน

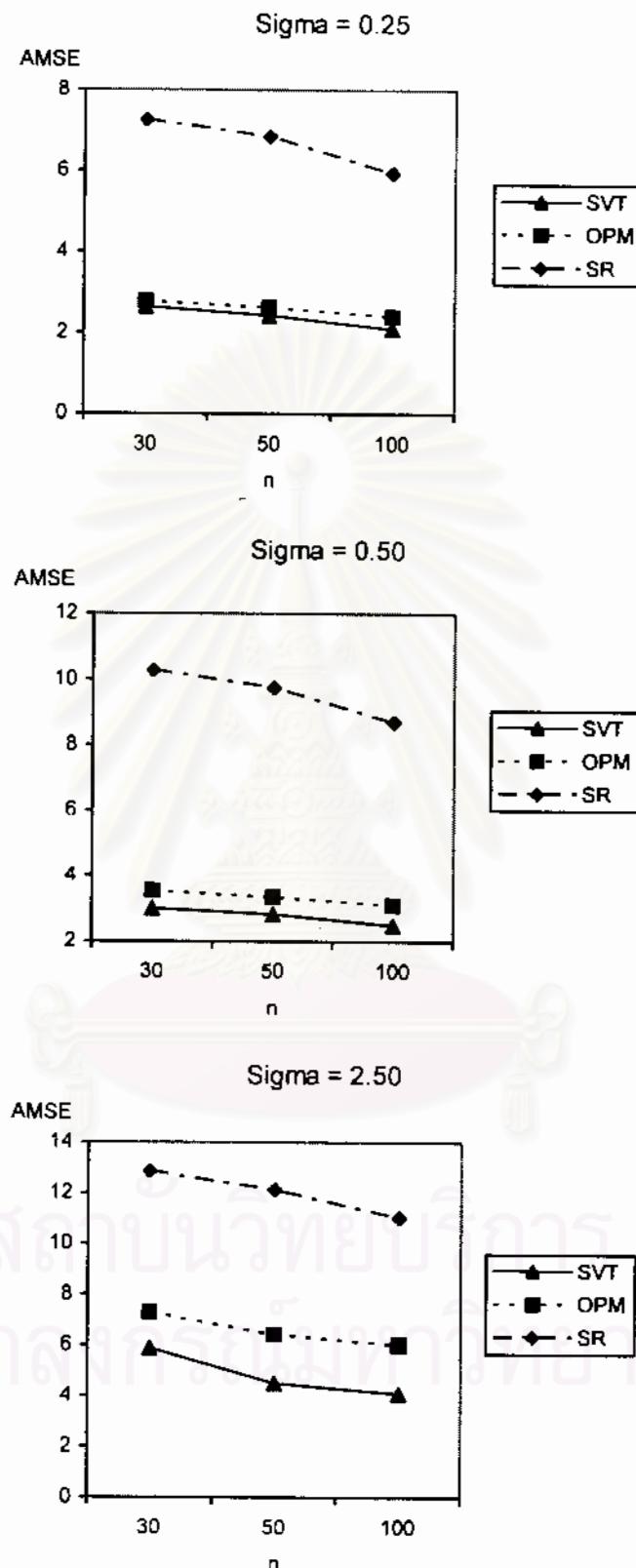
ตารางที่ 4.11 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดลองโดยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุ้งยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดลองที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (1, 10)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	7.2648	2.7722	2.6548
		(0.7168)	(0.2487)	(0.2337)
		173.6477	4.4222	0.0000
	50	6.8563	2.6227	2.4339
		(0.6002)	(0.2365)	(0.2173)
		185.8088	7.7571	0.0000
	100	5.9394	2.4032	2.1021
		(0.5338)	(0.2268)	(0.1901)
		183.4186	14.3922	0.0000
0.50	30	10.2895	3.5422	3.0147
		(0.9762)	(0.2906)	(0.2829)
		241.3109	17.4976	0.0000
	50	9.7479	3.3491	2.8292
		(0.9509)	(0.2749)	(0.2341)
		244.5462	18.3762	0.0000
	100	8.6933	3.1105	2.4914
		(0.8254)	(0.2607)	(0.1643)
		248.9323	24.8495	0.0000
2.50	30	12.8479	7.2593	5.8793
		(1.2781)	(0.6261)	(0.3593)
		118.5277	23.4722	0.0000
	50	12.1263	6.4103	4.5098
		(1.0771)	(0.5891)	(0.3070)
		168.8878	42.1416	0.0000
	100	11.0152	6.0119	4.0911
		(1.0072)	(0.5731)	(0.2974)
		169.2479	46.9507	0.0000

ที่มา: แต่ละกราฟมีช่องแต่ละวิธีจะแสดงตัวอย่าง 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการทดลองแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเปลี่ยนตัวแบบของเบสโดยการหาของค่าประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลโดยใช้สูตรเชิงเส้น
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.11 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเรียงแบ่งเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, C$) = (1, 10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณลักษณะปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เมื่อกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.11 และรูปที่ 4.11) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) สรุปผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อย ซึ่งสังเกตได้จากข้อควรทราบเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.5 และตารางที่ 4.11) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูนได้มีความแม่นยำลดลง

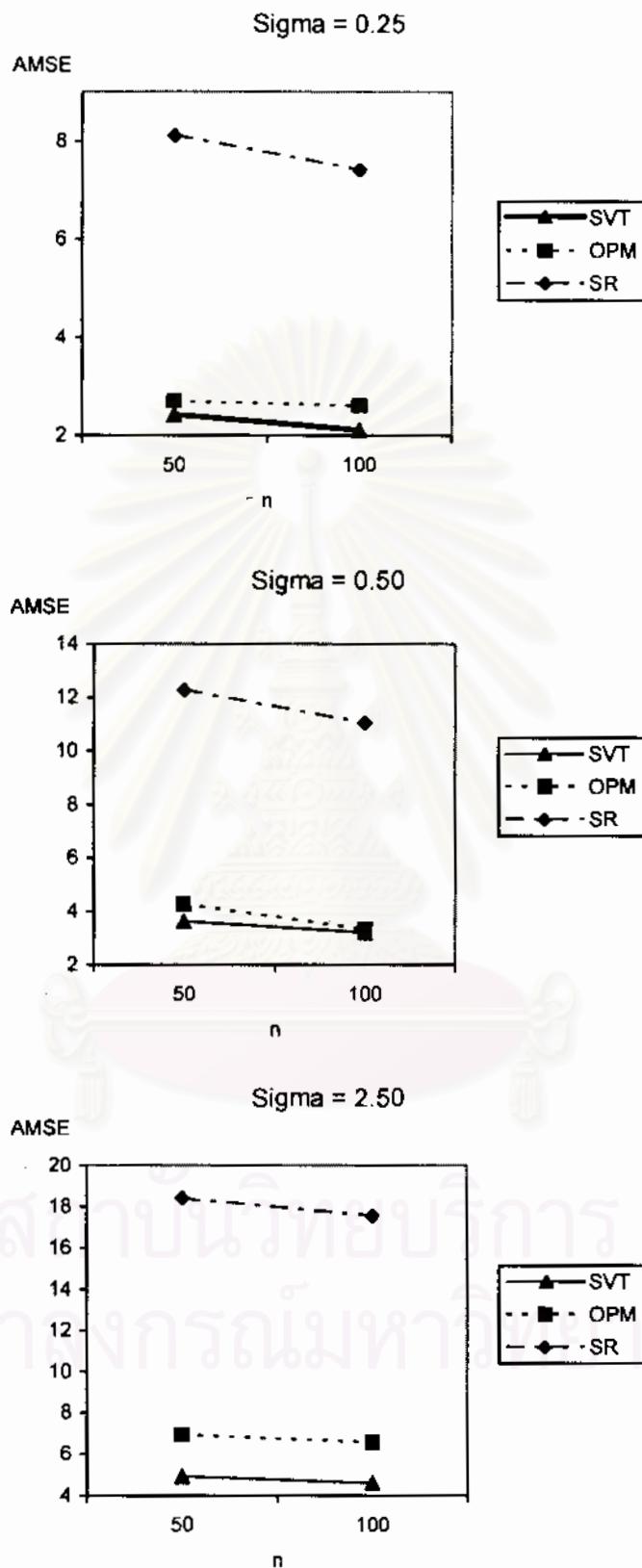
ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 10 ตัว แปรเป็น 12 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลดีต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.25 วิธี SR ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 50 เป็น 100 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี SR ให้ค่า AMSE ลดลงมากเมื่อเทียบกับวิธี BMA_{SVT}

ตารางที่ 4.12 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเสียงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (1,10)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	50	8.1068	2.6964	2.4159
		(0.8023)	(0.2537)	(0.2009)
		235.5602	11.6106	0.0000
	100	7.4229	2.5900	2.1051
		(0.6659)	(0.2514)	(0.1943)
		252.6151	23.0345	0.0000
0.50	50	12.2733	4.2586	3.6279
		(1.1074)	(0.3702)	(0.3379)
		238.3032	17.3847	0.0000
	100	11.0542	3.3151	3.1983
		(1.0006)	(0.3098)	(0.2637)
		245.6274	3.6519	0.0000
2.50	50	18.4067	6.9405	4.9272
		(1.8689)	(0.6402)	(0.4291)
		273.5732	40.8609	0.0000
	100	17.5353	6.5456	4.6082
		(1.5452)	(0.6032)	(0.3925)
		280.5238	42.0424	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของค่าคงที่จะแสดงด้วยเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE
 SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได
 OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด
 BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาของค่าคงที่ของตัวแบบด้วยเทคนิคของตัวการโลไตโดยใช้จุดเชิงมาร์คฟ์
 เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.12 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนโดยใช้แบบจำลองแบบคู่สัมบูรณ์ปกติสำหรับตัวแบบการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 15 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (1, 10)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.12 และรูปที่ 4.12) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยที่วิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสูญเสียผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) สรุนผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อย ซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.6 และตารางที่ 4.12) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยัง แปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 12 ตัว เปรียเป็น 15 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผันผูกพันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดถอยที่ดีที่สุด เงินเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ เมื่อกันคือ (1,10) (ตารางที่ 4.7 – 4.12 และรูปที่ 4.7 – 4.12) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุปการเปลี่ยนค่า σ จะมี การสูญเสียของผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อ σ มีค่าเพิ่มขึ้น ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่าคงที่ σ_β / τ และ c จะมีผลต่อวิธี BMA_{SVT} และ OPM เท่านั้น โดยค่า AMSE จะเพิ่มขึ้นเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c ที่สูงขึ้น เนื่องจากค่าคงที่ σ_β / τ และ c เป็นค่าที่กำหนดลักษณะ การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดถอยที่สูมได้ ค่าคงที่ σ_β / τ และ c ที่สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดถอยมีการกระจายมากขึ้น ทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง จึงส่งผลให้ค่า AMSE มีค่าสูงขึ้น และจากการวิจัยตอนที่ 4.2 นี้ ค่าคงที่ σ_β / τ และ c เปลี่ยนแปลงจากตอนที่ 4.1 เล็กน้อย (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) จึงส่งผลให้ค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีการเปลี่ยนแปลงไม่มากนัก

ค่า AMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแบบผันตามจำนวนตัวแบบปรอิสระด้วย เนื่องจากในการวิจัยครั้งนี้ได้กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูปเมื่อมีจำนวนตัวแบบปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็จะมีมากขึ้นทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้นโดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี SR ซึ่งใช้หลักการในการคัดเลือกตัวแบบเรื้อรังจากตัวแบบผ่านการทดสอบสมมติฐานเท่านั้น ในขณะที่วิธีการภายนอกนี้ แนะนำทางของเบสทั้ง 2 วิธี คือ วิธี BMA_{SVT} และ OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นน้อยกว่าวิธี SR เพราะวิธีการภายนอกได้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความเหมาะสมของตัวแบบด้วย เช่น มีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกรบทบหน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแบบปรอิสระ ซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อยเท่านั้น เพราะนอกจากวิธีนี้จะมีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบแล้ว ยังมีการพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบปรอิสระด้วย ค่า AMSE แบบผูกันกับขนาดตัวอย่าง ก็ล้วนคือ การเพิ่มขนาดตัวอย่างส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเปี่ยมเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

ผลกระทบของวิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า RDAMSE น้อยที่สุด รองลงมาคือวิธี OPM และวิธี SR ตามลำดับ โดยส่วนใหญ่ค่า RDAMSE ของวิธี SR และ OPM มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้อยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น



สถาบันวิทยบริการ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

สรุปตอนที่ 4.2 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) เหมือนกันคือ (1,10)

เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) =(1,10) พนงว่าค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุก ๆ กรณี โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย และวิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น

เนื่องจากการวิจัยตอนที่ 4.2 มีการเปลี่ยนแปลงค่าคงที่ c จากตอนที่ 4.1 เล็กน้อย (ตอนที่ 4.1 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 5 และตอนที่ 4.2 กำหนดให้ค่าคงที่ c เท่ากับ 10) จึงส่งผลให้ค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีการเปลี่ยนแปลงไม่มากนัก

จากผลการวิจัยในตอนที่ 4.2 การเปลี่ยนแปลงของค่า AMSE และค่า RDAMSE มีลักษณะดังนี้

1) ค่า AMSE

(1) แบ่งผู้ตามส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน จำนวนตัวแปรอิสระและค่าคงที่ σ_{β} / τ และ c (เฉพาะวิธี BMA_{SVT} และ OPM เท่านั้น) ตามลำดับ

(2) แบ่งผู้กันขนาดตัวอย่าง

2) ค่า RDAMSE แบ่งผู้ตามขนาดตัวอย่าง

**สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

ตอนที่ 4.3

ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูงมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) มีค่าเท่ากับ (10,100) ซึ่งผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตารางที่ 4.13 – 4.18 และรูปที่ 4.13 – 4.18

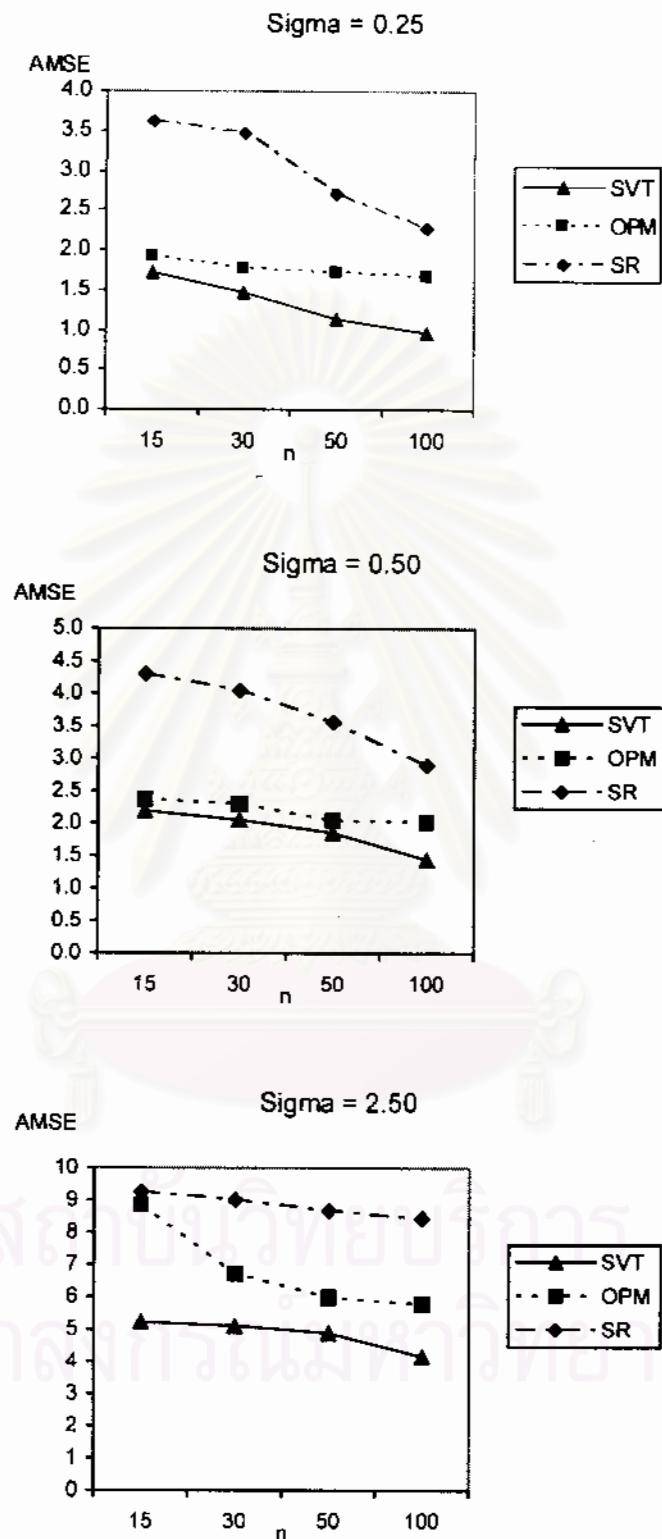
ตารางที่ 4.13 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสูงยกปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (10, 100)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	15	3.6208	1.9237	1.7292
		(0.3575)	(0.1446)	(0.1356)
		109.3916	11.2480	0.0000
	30	3.4653	1.7786	1.4689
		(0.3377)	(0.1242)	(0.1124)
		135.9112	21.0838	0.0000
	50	2.6983	1.7329	1.1502
		(0.2644)	(0.1196)	(0.1012)
		134.5940	50.6608	0.0000
	100	2.2940	1.6604	0.9485
		(0.2184)	(0.1186)	(0.0813)
		141.8556	75.0554	0.0000
0.50	15	4.3033	2.3661	2.1857
		(0.3504)	(0.1957)	(0.1785)
		96.8843	8.2536	0.0000
	30	4.0477	2.3031	2.0505
		(0.3496)	(0.1904)	(0.1545)
		97.4006	12.3189	0.0000
	50	3.5601	2.0400	1.8498
		(0.2679)	(0.1600)	(0.1218)
		97.8646	10.2822	0.0000
	100	2.8932	2.0234	1.4422
		(0.2069)	(0.1548)	(0.1072)
		100.6102	40.2995	0.0000
2.50	15	9.2683	8.4498	5.2171
		(0.9105)	(0.6275)	(0.4843)
		77.6523	61.9635	0.0000
	30	9.0102	6.7312	5.1086
		(0.8972)	(0.6083)	(0.4567)
		76.3732	31.7621	0.0000
	50	8.6844	5.9898	4.8940
		(0.8451)	(0.5292)	(0.3825)
		77.4499	22.3907	0.0000
	100	8.4321	5.7862	4.1649
		(0.7989)	(0.4468)	(0.3474)
		102.4562	38.9277	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาของค่าประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติการ์โลโดยใช้จุลโนร์มาร์คอกฟ เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.13 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนเชิงเบสเมื่อใช้การแยกแข่งก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เมื่อกันดือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.13 และรูปที่ 4.13) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ 10 เท่าของตอนที่ 4.2) สรุผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะสรุปต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี(ตารางที่ 4.7 และตารางที่ 4.13) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง และเป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} ชัดเจนมากกว่าผลการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2 เมื่อ σ มีค่าเท่ากับ 2.50

ค่า AMSE ประพันธ์ตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น และค่า AMSE แบ่งผูกันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้ ดังนั้นการเพิ่มขนาดตัวอย่างส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อยเมื่อเทียบกับวิธี OPM

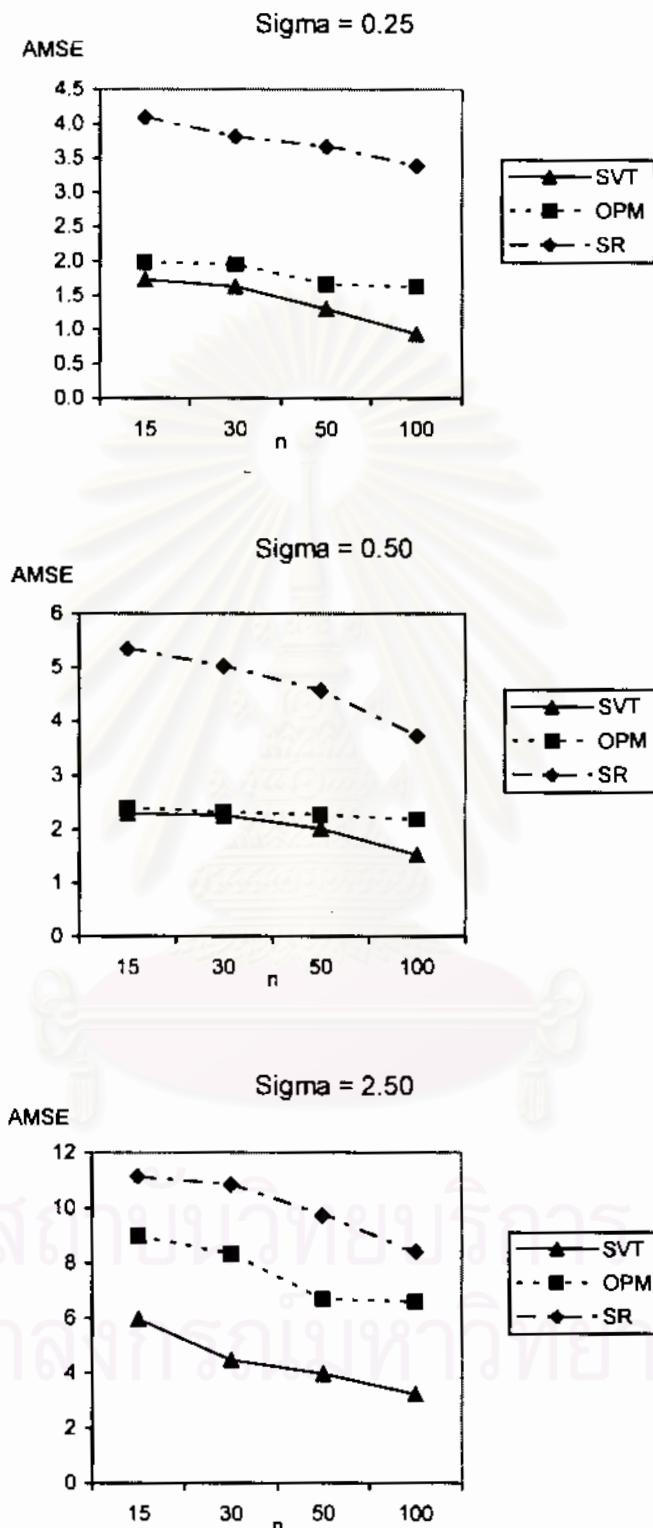
ตารางที่ 4.14 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเสถียร์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (10,100)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{SVT}
0.25	15	4.0921	1.9793	1.7312
		(0.3932)	(0.1511)	(0.1476)
		136.3736	14.3311	0.0000
	30	3.8085	1.9549	1.6266
		(0.3754)	(0.1489)	(0.1380)
		134.1387	20.1832	0.0000
	50	3.6714	1.6555	1.3004
		(0.3632)	(0.1386)	(0.1068)
		182.3285	27.3070	0.0000
	100	3.3931	1.6170	0.9416
		(0.3174)	(0.1250)	(0.0775)
		260.3547	71.7290	0.0000
0.50	15	5.3451	2.3968	2.2995
		(0.5022)	(0.2191)	(0.1952)
		132.4462	4.2314	0.0000
	30	5.0153	2.3180	2.2646
		(0.4734)	(0.1918)	(0.1931)
		121.4652	2.3580	0.0000
	50	4.5663	2.2711	2.0081
		(0.4336)	(0.1838)	(0.1508)
		127.3941	13.0970	0.0000
	100	3.7318	2.1841	1.5237
		(0.2869)	(0.1743)	(0.1036)
		144.9170	43.3418	0.0000
2.50	15	11.1307	8.9098	5.9504
		(1.1027)	(0.8646)	(0.5706)
		87.0580	49.7345	0.0000
	30	10.8464	8.3353	4.4741
		(1.0437)	(0.6970)	(0.4008)
		142.4264	86.3012	0.0000
	50	9.7264	6.6849	3.9584
		(0.9549)	(0.6013)	(0.3498)
		145.7154	68.8788	0.0000
	100	8.3907	6.5721	3.2246
		(0.8349)	(0.5932)	(0.2611)
		160.2090	103.8113	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 หลัก เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโนทกการหารของค่าประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาโนลโดยใช้สูตรเชิงมาร์คอกฟ เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.14 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแยกแยะก่อนแบบคุณสูงคุกต่ำหัวรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรชีสูงเท่ากับ 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10, 100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.14 และรูปที่ 4.14) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE ซึ่งกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ 10 เท่าของตอนที่ 4.2) สรุผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อยซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของหั้งสองวิธี(ตารางที่ 4.8 และตารางที่ 4.14) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากการเพิ่มค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE โปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอก จากนี้ค่า AMSE ยังโปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 3 ตัว แปรเป็น 5 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE โปรผูกันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน

ตารางที่ 4.15 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกตามการทดสอบโดยเรียงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100)

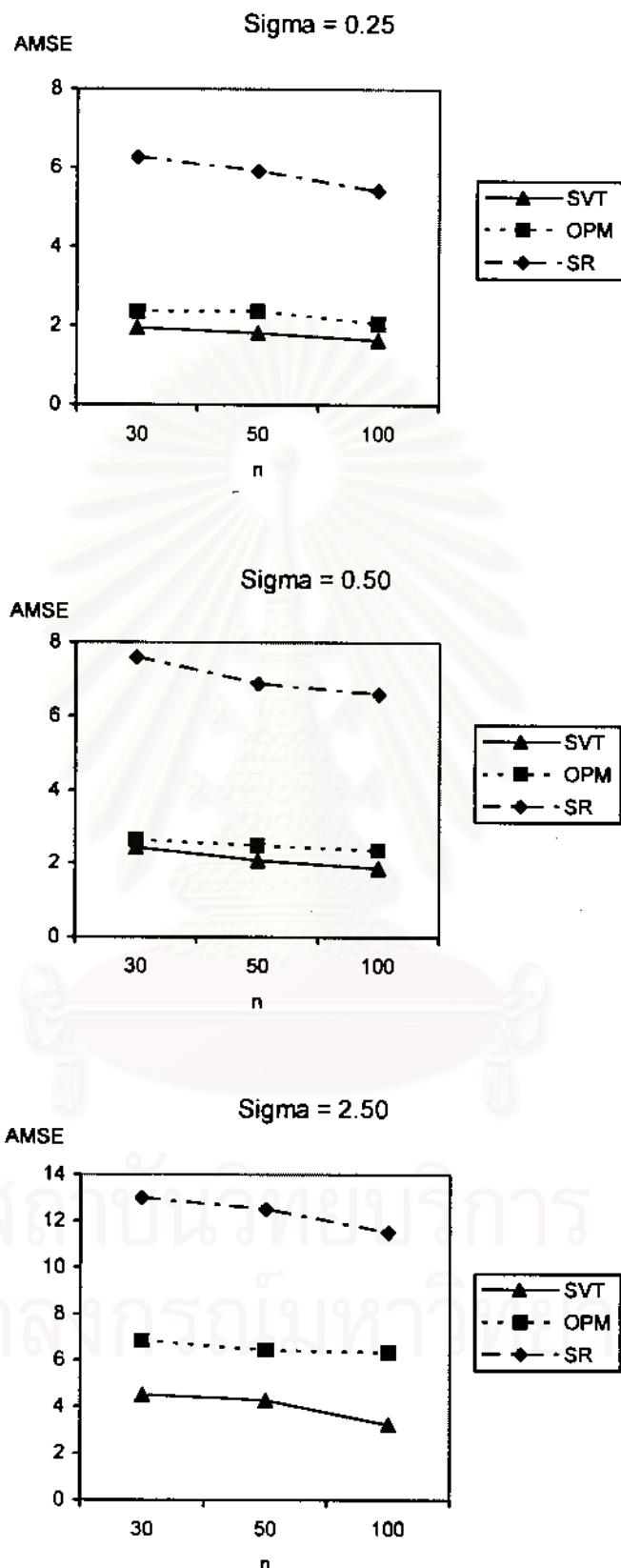
σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	6.2668	2.3633	1.9460
		(0.5764)	(0.1687)	(0.1479)
		222.0349	21.4440	0.0000
	50	5.9160	2.3584	1.8150
		(0.5851)	(0.1556)	(0.1253)
		225.9504	29.9394	0.0000
	100	5.4073	2.0623	1.6347
		(0.5250)	(0.1215)	(0.1047)
		230.7824	26.1577	0.0000
0.50	30	7.5891	2.6320	2.4346
		(0.6733)	(0.1897)	(0.1695)
		211.7186	8.1081	0.0000
	50	6.8660	2.4712	2.0727
		(0.6742)	(0.1753)	(0.1204)
		231.2587	19.2261	0.0000
	100	6.5892	2.3541	1.8721
		(0.5746)	(0.1692)	(0.1188)
		251.9684	25.7465	0.0000
2.50	30	12.9712	6.8446	4.5175
		(1.1136)	(0.6291)	(0.3877)
		187.1323	51.5130	0.0000
	50	12.5017	6.4267	4.2735
		(1.0716)	(0.5649)	(0.3671)
		192.5401	50.3849	0.0000
	100	11.5134	6.3501	3.2289
		(1.0007)	(0.5546)	(0.2847)
		256.5734	96.6645	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงกันมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการทดสอบแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเจลล์ตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคคอมพิวเตอร์โดยใช้สูตรให้มาร์คอฟ เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.15 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนโดยเชิงเบสเมื่อใช้การแยกแจงก่อนแบบคู่สังขคุปกติสำหรับตัวแบบการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (10, 100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังบุคปักติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.15 และรูปที่ 4.15) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยที่ OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ขึ้นชั้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุวการเปลี่ยนค่า σ จะมีผลกระทบต่อการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ ค่า AMSE ยัง แปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 5 ตัวแปรเป็น 8 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE ไม่ผูกพันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้อยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นซึ่งส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

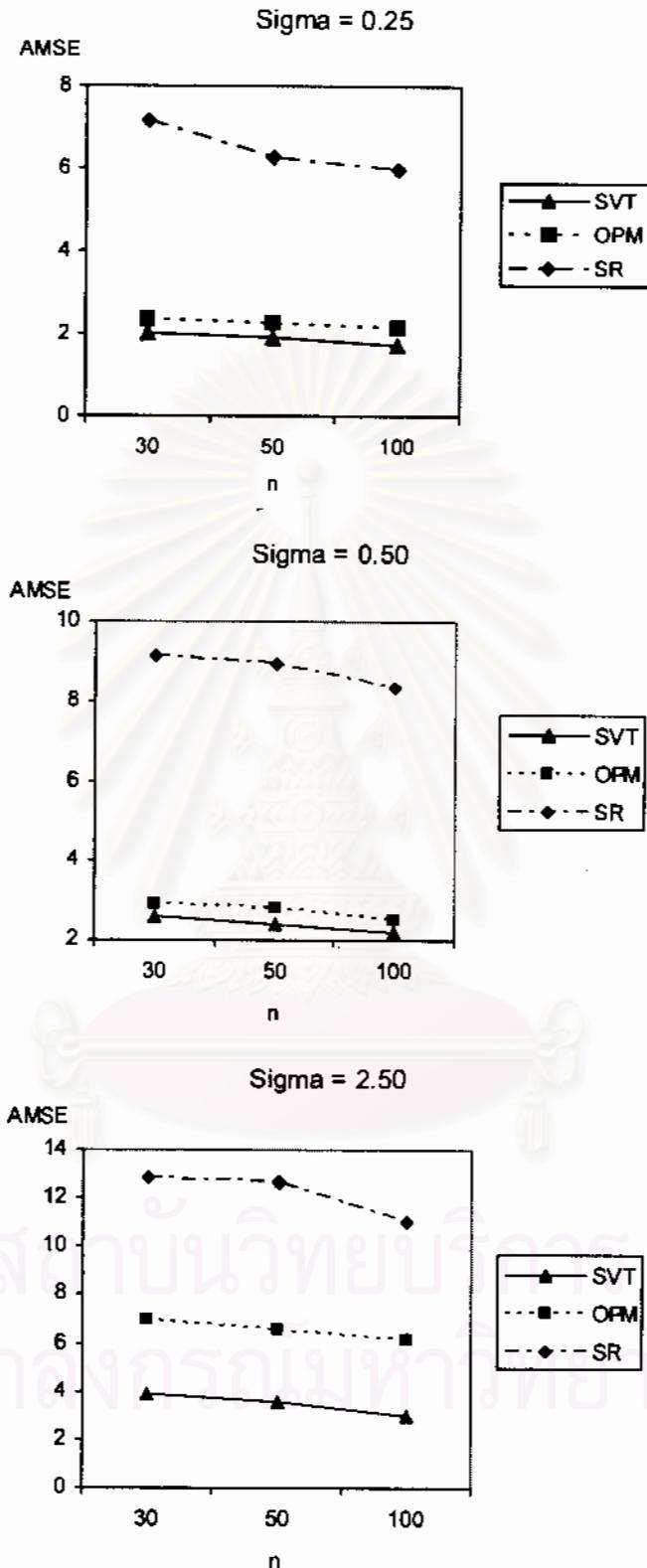
ตารางที่ 4.16 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เมื่อันกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	7.1731	2.3636	2.0127
		(0.7134)	(0.2163)	(0.1805)
		256.3919	17.4343	0.0000
	50	6.2773	2.2522	1.9082
		(0.5943)	(0.1912)	(0.1682)
		228.9645	18.0275	0.0000
	100	5.9778	2.1521	1.7198
		(0.5483)	(0.1820)	(0.1413)
		247.5869	25.1366	0.0000
0.50	30	9.4188	2.9328	2.6137
		(0.8619)	(0.2665)	(0.1910)
		249.2637	12.2087	0.0000
	50	8.9530	2.8007	2.4076
		(0.8549)	(0.2328)	(0.1715)
		271.8641	16.3275	0.0000
	100	8.3233	2.5215	2.1931
		(0.7753)	(0.2115)	(0.1213)
		279.5221	14.5638	0.0000
2.50	30	12.8127	7.0001	3.9012
		(1.2621)	(0.6710)	(0.3511)
		228.4297	79.4345	0.0000
	50	12.6754	6.5706	3.5644
		(1.1351)	(0.5863)	(0.2938)
		255.6110	84.3396	0.0000
	100	11.0226	6.0987	3.0101
		(1.0581)	(0.5111)	(0.2526)
		266.1872	102.6079	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงด้วยค่า 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการลดด้อยแบบนั้นบันทึก

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาของตัวแบบด้วยเทคนิค monocentric โดยใช้สูตรไปมาร์คอกฟ์
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.16 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการถดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรชีสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (10,100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติตามรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เนื่องกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.16 และรูปที่ 4.16) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ขั้นเด่นมากขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ 10 เท่าของตอนที่ 4.2) สงผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อยซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.10 และตารางที่ 4.16) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง และเป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} ขั้นเด่นมากกว่าผลการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 8 ตัว เป็น 10 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผกผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้อยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSEเพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 วิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 50 เป็น 100 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ลดลงเพียงเล็กน้อยเมื่อเทียบกับวิธี OPM

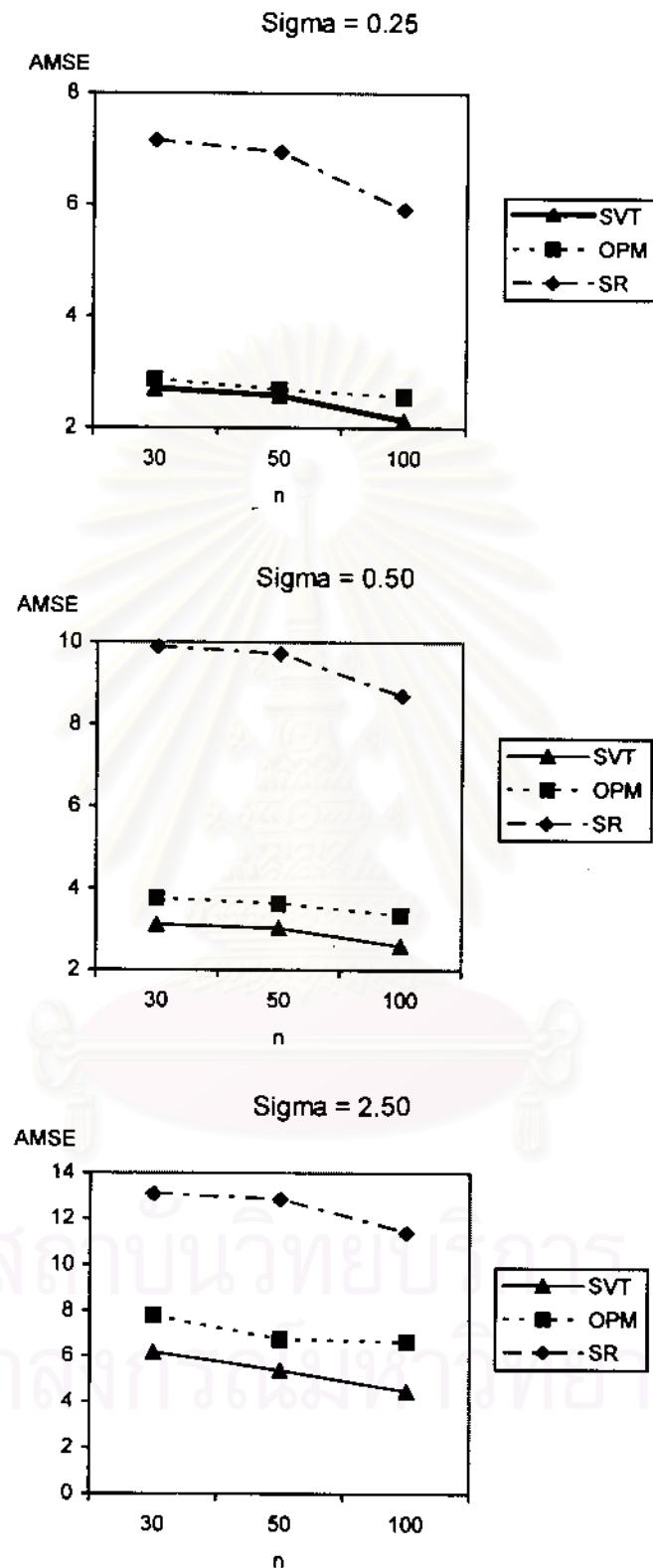
ตารางที่ 4.17 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณลักษณะปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (10,100)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	7.1604	2.8560	2.7012
		(0.7102)	(0.2415)	(0.2336)
		165.0822	5.7308	0.0000
	50	6.9352	2.6752	2.5828
		(0.6053)	(0.2316)	(0.2124)
		168.5148	3.5775	0.0000
	100	5.9071	2.5580	2.1258
		(0.5587)	(0.2210)	(0.1810)
		177.8766	20.3312	0.0000
0.50	30	9.8937	3.7488	3.1052
		(0.9897)	(0.2975)	(0.2834)
		218.6172	20.7265	0.0000
	50	9.7307	3.6214	3.0167
		(0.9223)	(0.2762)	(0.2354)
		222.5611	20.0451	0.0000
	100	8.7028	3.3384	2.5849
		(0.8431)	(0.2638)	(0.1621)
		236.6784	29.1501	0.0000
2.50	30	13.0857	7.7564	6.1674
		(1.2935)	(0.6279)	(0.3557)
		112.1753	25.7645	0.0000
	50	12.8682	6.7411	5.3737
		(1.1269)	(0.5898)	(0.3011)
		139.4663	25.4462	0.0000
	100	11.3963	6.6147	4.4790
		(1.0087)	(0.5752)	(0.2948)
		154.4385	47.6825	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงข้อมูล 3 ตัวเรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S.D. ของ AMSE 3. RDAMSE SR แทน วิธีการทดสอบโดยแบบที่แน่นหนา

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาโรโลโดยใช้สูตรไนท์คอล์ฟ เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.17 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10, 100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุ้งยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ เหมือนกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.17 และญี่ปุ่นที่ 4.17) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากซึ่งเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเท่ากับ 10 เท่าของตอนที่ 4.2) ส่งผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มากพหุครั้งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.11 และตารางที่ 4.17) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากการเพิ่มค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแปรปรวนลดลง และเป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} ชัดเจนมากกว่าผลการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2

ค่า AMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ตั้งนัยการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแบบผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 10 ตัว แปรเป็น 12 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แบบผูกผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่นิ่งทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลลุบเหล่านี้กัน

**ตารางที่ 4.18 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังบุคปิด
สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ
วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, C$) = (10,100)**

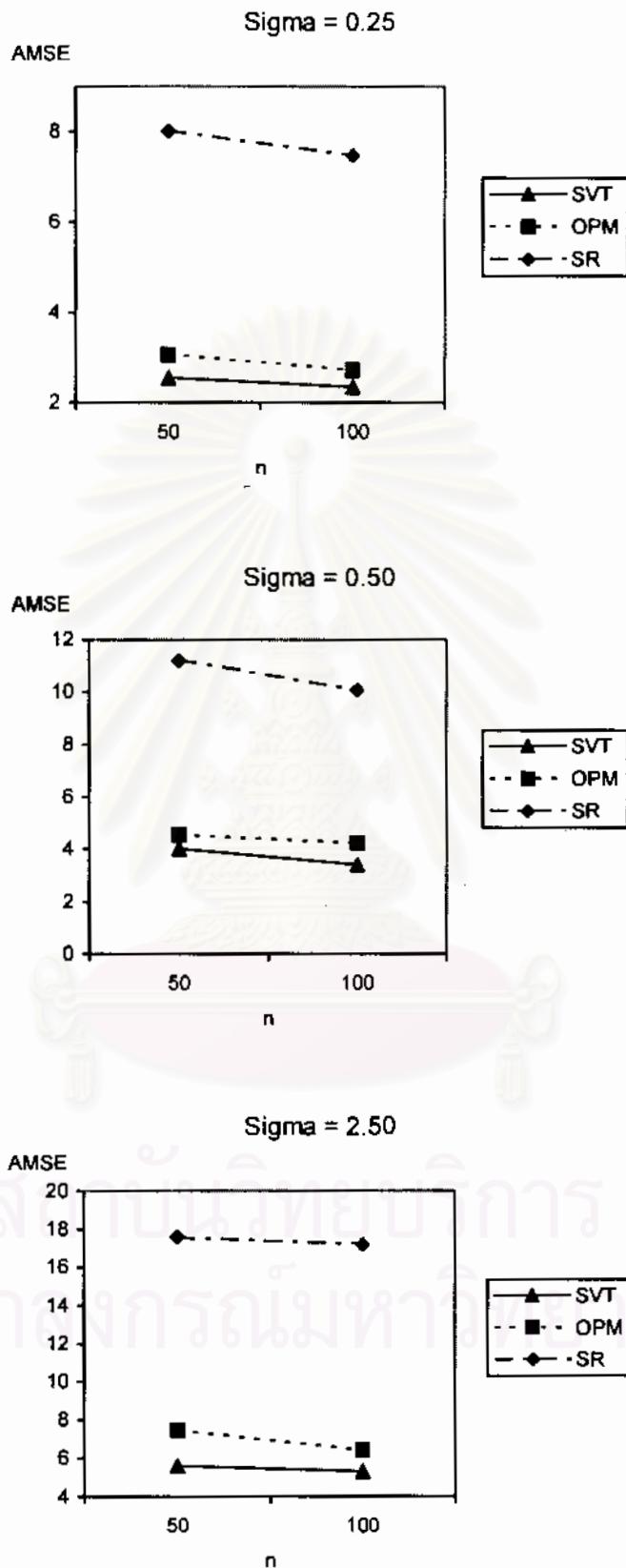
σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{svt}
0.25	50	8.0144	3.0640	2.5364
		(0.7717)	(0.2509)	(0.2031)
		215.9754	20.8011	0.0000
	100	7.4655	2.7103	2.3351
		(0.6722)	(0.2413)	(0.1930)
		219.7079	16.0678	0.0000
0.50	50	11.2100	4.5323	4.0091
		(1.0961)	(0.3745)	(0.3374)
		179.6139	13.0503	0.0000
	100	10.0615	4.2198	3.4104
		(0.9697)	(0.3063)	(0.2679)
		195.0240	23.7333	0.0000
2.50	50	17.5690	7.4389	5.6143
		(1.6491)	(0.6452)	(0.4249)
		212.9330	32.4992	0.0000
	100	17.1906	6.4091	5.3158
		(1.6405)	(0.6046)	(0.3927)
		223.3869	20.5670	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงทั้งหมด 3 ตัว เรียงลำน้ำได้แก่ 1. AMSE 2. S.D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกด้วยตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาของค์ประจำของตัวแบบด้วยเทคนิคหมนติคาโนโดยใช้จุดเชิงมาร์คอฟ
เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.18 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนเชิงแบบเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุ้ลลิงบุคปากติสำหรับตัวแบบการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 15 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, C$) = (10, 100)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ เมื่ออนันต์คือ (10,100) (ตารางที่ 4.18 และขูปที่ 4.18) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุปการเปลี่ยนค่า σ จะมีผลกระทบการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเท่ากับ 10 เท่าของตอนที่ 4.2) สรุปผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อยซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.12 และตารางที่ 4.18) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแปรปรวนลดลง และเป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} ชัดเจนมากกว่า ผลกระทบการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น และค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 50 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน

จากผลการวิจัยของการเบริญบเที่ยบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุด เงินเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100) (ตารางที่ 4.13 – 4.18 และรูปที่ 4.13 – 4.18) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุปว่า การเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

ค่าคงที่ σ_β / τ และ c จะมีผลต่อวิธี BMA_{SVT} และ OPM เท่านั้น โดยค่า AMSE จะเพิ่มขึ้น เมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c ที่สูงขึ้น เนื่องจากค่าคงที่ σ_β / τ และ c เป็นค่าที่กำหนดลักษณะการกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยที่สูนได้ ค่าคงที่ σ_β / τ และ c ที่สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยมีการกระจายมากขึ้น ทำให้ค่าที่สูนได้มีความแม่นยำลดลง จึงส่งผลให้ค่า AMSE มีค่าสูงขึ้น และจากการวิจัยตอนที่ 4.3 นี้ ค่าคงที่ σ_β / τ และ c เปลี่ยนแปลงจากตอนที่ 4.1 และ 4.2 มากพอควร จึงส่งผลให้ค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีการเปลี่ยนแปลงมากขึ้น โดยเฉพาะวิธี OPM และเป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} ชัดเจนมากกว่าผลการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2 โดยเฉพาะเมื่อค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูนมาก ($\sigma \geq 0.50$)

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอก จากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เนื่องจากในกรณีวิจัยครั้นี้ได้กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูปมีจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็จะมีมากขึ้นทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้นโดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี SR ซึ่งใช้หลักการในการคัดเลือกตัวแบบเพรียบเทียบจากตัวแบบผ่านการทดสอบสมมติฐานเท่านั้น ในขณะที่วิธีการภายใต้แนวทางของเบสทั้ง 2 วิธี คือ วิธี BMA_{SVT} และ OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นน้อยกว่าวิธี SR เพราะวิธีการภายใต้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความเหมาะสมของตัวแบบด้วย เช่น มีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นทางหลังของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกระทบน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระ ซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อยเท่านั้น เพราะนอกจากวิธีนี้จะมีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นทางหลังของตัวแบบแล้วยังมีการ

พิจารณาการแปลงที่เพิ่มมาซึ่งตัวแปรอิสระด้วย ค่า AMSE ประพฤตันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

ผลการวิจัยของวิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า RDAMSE น้อยที่สุด รองลงมาคือวิธี OPM และวิธี SR ตามลำดับ โดยส่วนใหญ่ค่า RDAMSE ของวิธี SR และ OPM มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อค่า ขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดแทนของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นๆ จึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

สรุปตอนที่ 4.3 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยหัวใจสุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยหัวใจโดยรอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100)

เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,100) พนกว่าค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุก ๆ กรณี โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย และวิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} ชัดเจนมากขึ้นเมื่อเปรียบเทียบกับผลการวิจัยตอนที่ 4.1 และ 4.2 โดยเฉพาะเมื่อค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูงมีค่ามาก ($\sigma \geq 0.50$)

จากผลการวิจัยในตอนที่ 4.3 การเปลี่ยนแปลงของค่า AMSE และค่า RDAMSE มีลักษณะดังนี้

1) ค่า AMSE

(1) แบ่งผันตามส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน จำนวนตัวแปรอิสระและค่าคงที่ σ_β / τ และ c (เฉพาะวิธี BMA_{SVT} และ OPM เท่านั้น) ตามลำดับ

(2) แบ่งผันกับขนาดตัวอย่าง

2) ค่า RDAMSE แบ่งผันตามขนาดตัวอย่าง

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตอนที่ 4.4

ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการทดอยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ซึ่งกำหนดจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 และศึกษาในกรณีที่ความคลาดเคลื่อนสูมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะศึกษาเมื่อ $(\sigma_\beta / \tau, c)$ มีค่าเท่ากับ (10,500) ซึ่งผลการศึกษาที่ได้ในแต่ละสถานการณ์แสดงในตาราง 4.19 – 4.24 และรูปที่ 4.19 – 4.24



สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตารางที่ 4.19 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการด้วยเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยคบภาคี สำหรับตัวแบบการดัดอย่างประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau_c) = (10,500)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	15	3.6859	2.0603	1.8456
		(0.3755)	(0.1604)	(0.1241)
		99.7128	11.6331	0.0000
	30	3.3278	2.0057	1.6037
		(0.2547)	(0.1217)	(0.1131)
		107.5076	25.0677	0.0000
	50	2.7028	1.8649	1.2806
		(0.2049)	(0.1177)	(0.0969)
		111.0573	45.6270	0.0000
0.50	100	2.2294	1.7418	1.0488
		(0.1996)	(0.1089)	(0.0809)
		112.5667	66.0755	0.0000
	15	4.4039	2.5713	2.2190
		(0.3826)	(0.2183)	(0.1649)
		98.4633	15.8765	0.0000
	30	3.8916	2.3083	1.8265
		(0.3130)	(0.1851)	(0.1358)
		113.0632	26.3783	0.0000
2.50	50	3.5092	2.2446	1.5934
		(0.2687)	(0.1732)	(0.1139)
		120.2335	40.8686	0.0000
	100	2.7057	2.0234	1.2034
		(0.2172)	(0.1534)	(0.0988)
		124.8380	68.1403	0.0000
	15	9.2899	8.5452	5.2317
		(0.9114)	(0.8101)	(0.4253)
		77.5694	63.3351	0.0000
2.50	30	9.1392	6.7916	5.1103
		(0.8948)	(0.6318)	(0.4174)
		78.8388	32.9002	0.0000
	50	8.9969	6.0776	4.9842
		(0.8405)	(0.5472)	(0.3831)
		80.5084	21.9373	0.0000
	100	8.7487	5.7862	4.1721
		(0.8188)	(0.5167)	(0.3549)
		109.6954	38.6880	0.0000

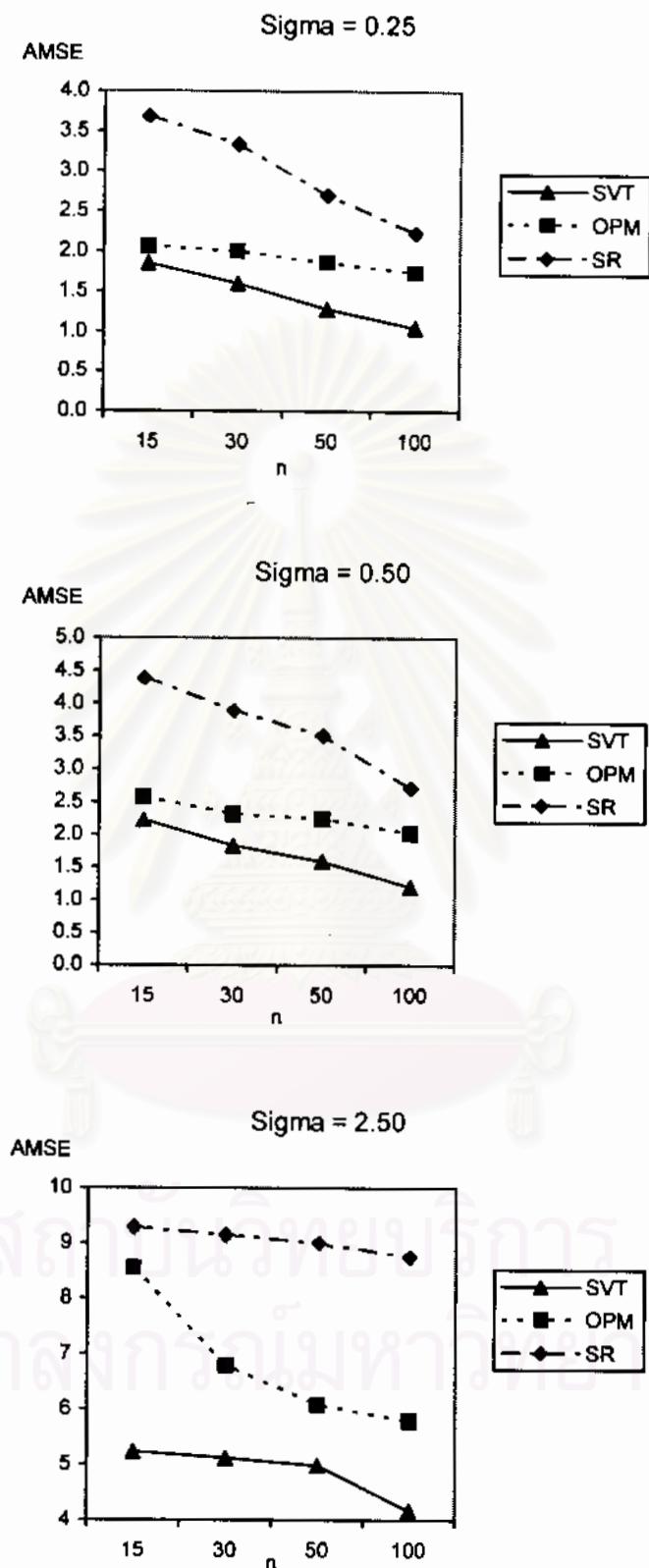
ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการดัดโดยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเส้นโดยการหาของค่าประกอบของตัวแบบที่เกิดนิคมอนติคาโรโดยใช้สูตรเชิงคณิตศาสตร์

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.19 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเรืองเมสเซ่ใช้การแยกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่ BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) เมื่อกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.19 และรูปที่ 4.19) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุวการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,500)) ส่งผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะส่งผลต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของหัวสองวิธี (ตารางที่ 4.13 และตารางที่ 4.19) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_{β} / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้นจึงทำให้ค่าที่สูงได้มีความผันผวนลดลง

ค่า AMSE ประผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จึงส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นและค่า AMSE แปรผกผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้ ดังนั้นการเพิ่มขนาดตัวอย่างจึงส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 2.50 นั้นวิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ลดลงมากเมื่อเทียบกับวิธี BMA_{SVT}

ตารางที่ 4.20 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการด้วยเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 5 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, C$) = (10,500)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{svt}
0.25	15	4.0765	2.0685	1.8243
		(0.3537)	(0.1623)	(0.1455)
		123.4556	13.3860	0.0000
	30	3.7636	1.9741	1.6275
		(0.3470)	(0.1472)	(0.1227)
		131.2504	21.2965	0.0000
	50	3.5661	1.8581	1.4293
		(0.3568)	(0.1457)	(0.1075)
		149.4998	30.0007	0.0000
	100	3.4106	1.7667	1.2469
		(0.2922)	(0.1365)	(0.0836)
		173.5263	41.6874	0.0000
0.50	15	5.1961	2.5418	2.3063
		(0.4943)	(0.2110)	(0.1948)
		125.3003	10.2112	0.0000
	30	5.0699	2.4431	2.2655
		(0.4816)	(0.2049)	(0.1920)
		123.7872	7.8393	0.7888
	50	4.6362	2.3407	2.0351
		(0.4730)	(0.1940)	(0.1522)
		127.8119	15.0165	0.0000
	100	3.9811	2.2554	1.6215
		(0.3929)	(0.1928)	(0.1025)
		145.5196	39.0934	0.0000
2.50	15	11.6749	8.9223	6.0021
		(1.1232)	(0.8591)	(0.5166)
		94.5136	48.6530	0.0000
	30	10.5261	8.4179	4.9129
		(0.9741)	(0.7501)	(0.4628)
		114.2543	71.3428	0.0000
	50	9.4021	6.7225	4.3643
		(0.8851)	(0.5816)	(0.3810)
		115.4320	54.0339	0.0000
	100	8.5261	6.6292	3.8220
		(0.8113)	(0.57277)	(0.2779)
		123.0795	73.4485	0.0000

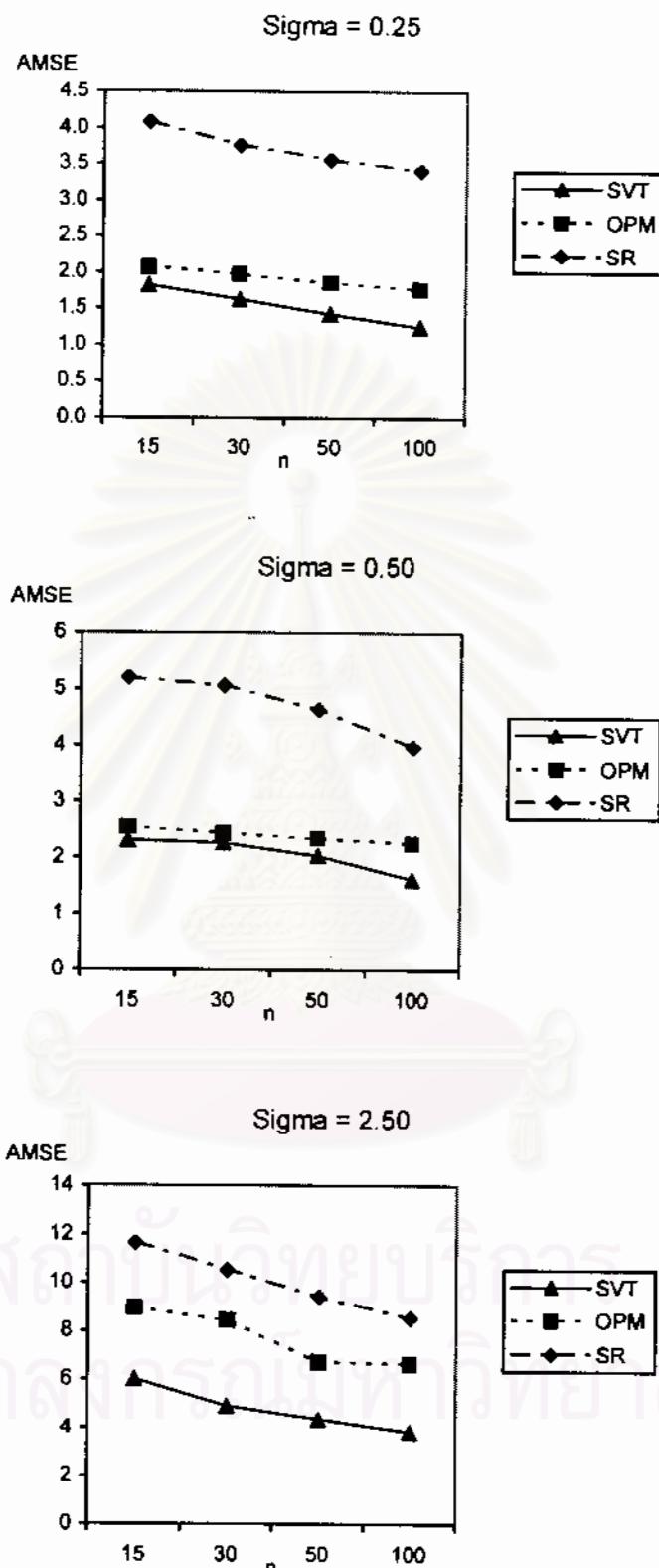
ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. 3. AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการคัดโดยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเข้าบี้ตัวแบบของเบสโดยการหาช่วงค่าที่ประกอบด้วยเทคนิคของตัวแปรที่ให้ใช้ในการคำนวณ

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.20 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนโดยจิงเบสเมื่อใช้การแยกชุดก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแปรนาการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 5 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณลักษณะรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 5 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.20 และรูปที่ 4.20) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สำหรับการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)) สองผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM เพียงเล็กน้อย ซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.14 และตารางที่ 4.20) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้น จะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สมประสงค์การลดด้อยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูงได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอก จากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระตัวย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 3 ตัว แปรเป็น 5 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผันผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 30 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการลดด้อยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSEเพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 และ 2.50 นั้นวิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 15 เป็น 30 และจาก 30 เป็น 50 ตามลำดับ ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ลดลงมากเมื่อเทียบกับวิธี BMA_{SVT}

ตารางที่ 4.21 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณลักษณะ
สำหรับตัวแบบการทดสอบอย่างประกอบด้วยจำนวนตัวอย่างเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ
วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, c) = (10,500)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{svt}
0.25	30	5.9791	2.5604	2.1087
		(0.5723)	(0.1697)	(0.1429)
		183.5444	21.4208	0.0000
	50	5.6016	2.4547	1.9723
		(0.5396)	(0.1483)	(0.1265)
		184.0136	24.4588	0.0000
	100	4.9026	2.2546	1.7092
		(0.5179)	(0.1274)	(0.1072)
		186.8359	31.9097	0.0000
0.50	30	7.4391	2.9382	2.6468
		(0.7232)	(0.2713)	(0.2201)
		181.0601	11.0095	0.0000
	50	7.2986	2.6266	2.5722
		(0.7004)	(0.2464)	(0.2037)
		183.7493	2.1149	0.0000
	100	6.7157	2.6150	2.3638
		(0.6366)	(0.2341)	(0.1842)
		184.1061	10.6270	0.0000
2.50	30	12.6755	7.8360	4.6837
		(1.1232)	(0.6821)	(0.3992)
		170.6301	67.3036	0.0000
	50	12.3249	6.7741	4.3666
		(1.0542)	(0.6130)	(0.3451)
		182.2539	55.1344	0.0000
	100	11.0691	6.4884	3.8997
		(1.0065)	(0.6093)	(0.2845)
		183.8449	66.3820	0.0000

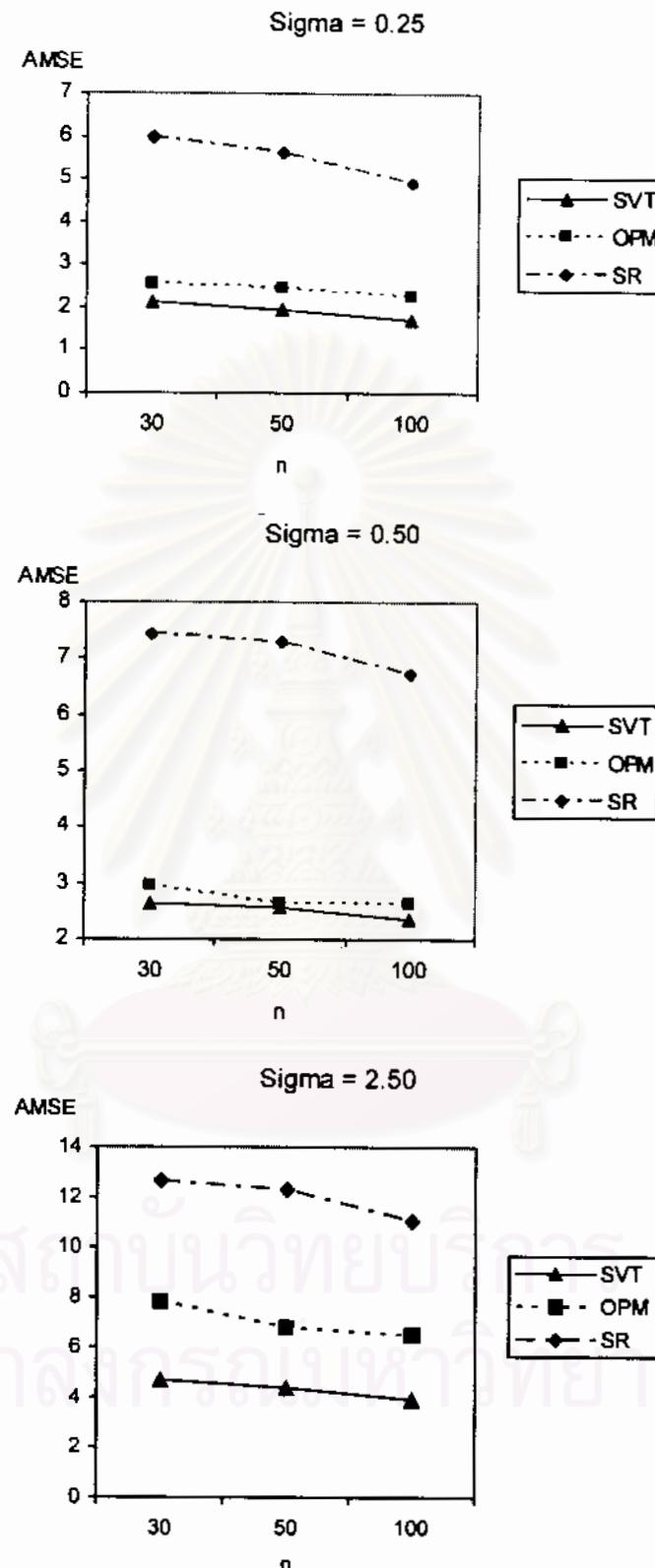
ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟขึ้นอยู่กับตัวอย่างที่ใช้ 3 ตัวเรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการนำองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โลโดยใช้ลูกไก่มาคำนวณ

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแบบจะ



รูปภาพที่ 4.21 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแยกยังกันแบบคู่สังขคุปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 8 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เมื่ออนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.21 และรูปที่ 4.21) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าเท่ากับ (10,500)) ส่งผลกระทบต่อ วิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะส่งผลต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.15 และตารางที่ 4.21) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจาก เมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์ สมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูงได้มีความแปรปรวนลดลง

ค่า AMSE แบ่งผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแบ่งผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 5 ตัว แปรเป็น 8 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แบ่งผูกันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSEเพิ่มขึ้น แต่ในกรณี σ เท่ากับ 0.50 และ 2.50 นั้นวิธี OPM ให้ค่า RDAMSE ลดลงเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจาก 30 เป็น 50 ทั้งนี้อาจเป็นเพราะวิธี OPM ให้ค่า AMSE ลดลงมากเมื่อเทียบกับวิธี BMA_{SVT}

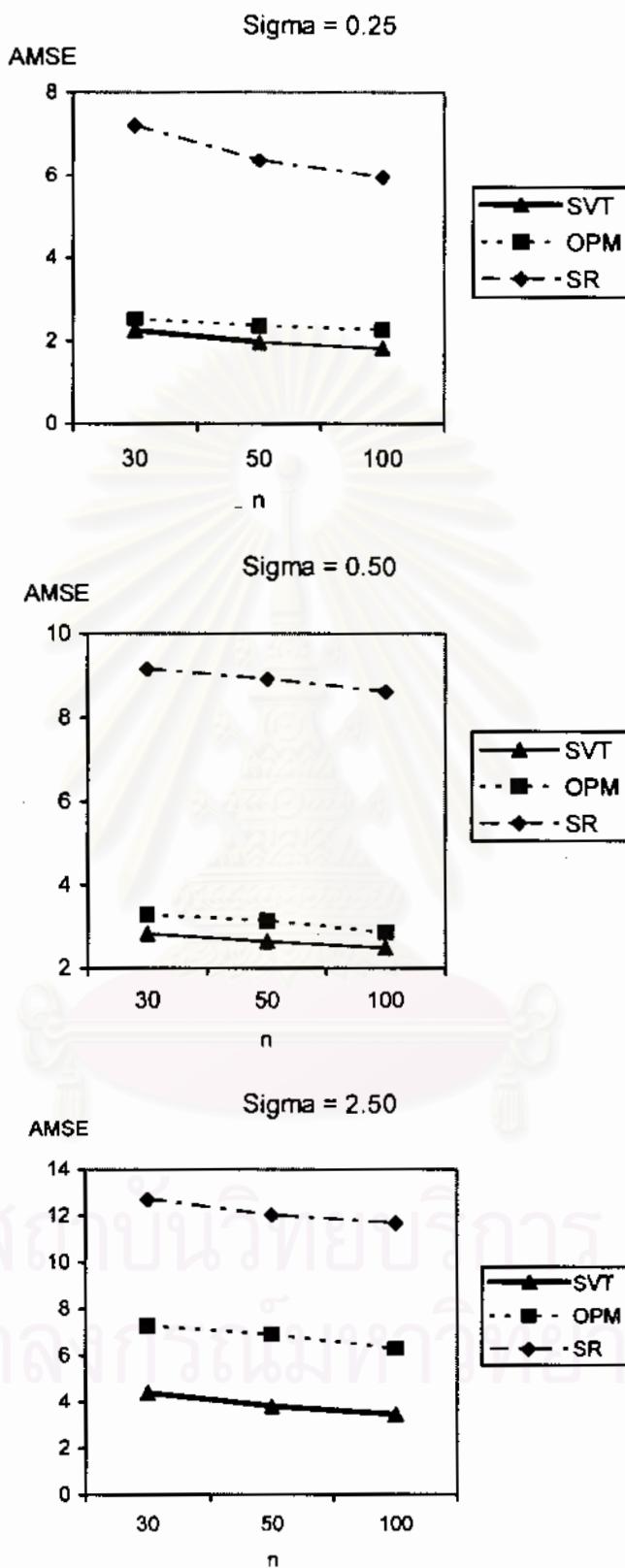
ตารางที่ 4.22 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้วยที่ประกอนด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,500)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA _{svt}
0.25	30	7.1976	2.5249	2.2549
		(0.7220)	(0.2219)	(0.1925)
		219.1982	11.9739	0.0000
	50	6.3590	2.3620	1.9587
		(0.6096)	(0.2075)	(0.1628)
		224.6541	20.5902	0.0000
	100	5.9508	2.2667	1.8202
		(0.5616)	(0.1989)	(0.1522)
		226.9311	24.5303	0.0000
0.50	30	9.1478	3.2727	2.8186
		(0.8817)	(0.2789)	(0.2092)
		224.5512	16.1108	0.0000
	50	8.9242	3.1357	2.6374
		(0.8978)	(0.2420)	(0.1913)
		238.3711	18.8936	0.0000
	100	8.6188	2.8528	2.4822
		(0.8068)	(0.2298)	(0.1728)
		247.2242	14.9303	0.0000
2.50	30	12.7253	7.2648	4.3766
		(1.2804)	(0.6452)	(0.3271)
		190.7577	65.9919	0.0000
	50	12.0198	6.8844	3.8010
		(1.1548)	(0.5942)	(0.3021)
		216.2273	81.1208	0.0000
	100	11.6819	6.2762	3.4253
		(1.0347)	(0.5356)	(0.2534)
		241.0475	83.2307	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีของแต่ละวิธีจะแสดงด้วยเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE SR แทน วิธีการลดด้วยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกศักยภาพที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเพื่อตัวแบบของเมตริกโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคคนติดภารกิจโดยใช้กรอกให้มากที่สุด เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.22 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดแทนที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดดอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคุณสังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดดอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 10 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.22 และรูปที่ 4.22) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุวการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มรีส์ของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)) สรุผลกระทำต่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มรีส์ของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.16 และตารางที่ 4.22) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มรีส์เนื่องมาจาก เมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดดอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แบร์ผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากรีส์ค่า AMSE ยังแบร์ผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 8 ตัว แปรเป็น 10 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แบร์ผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดดอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

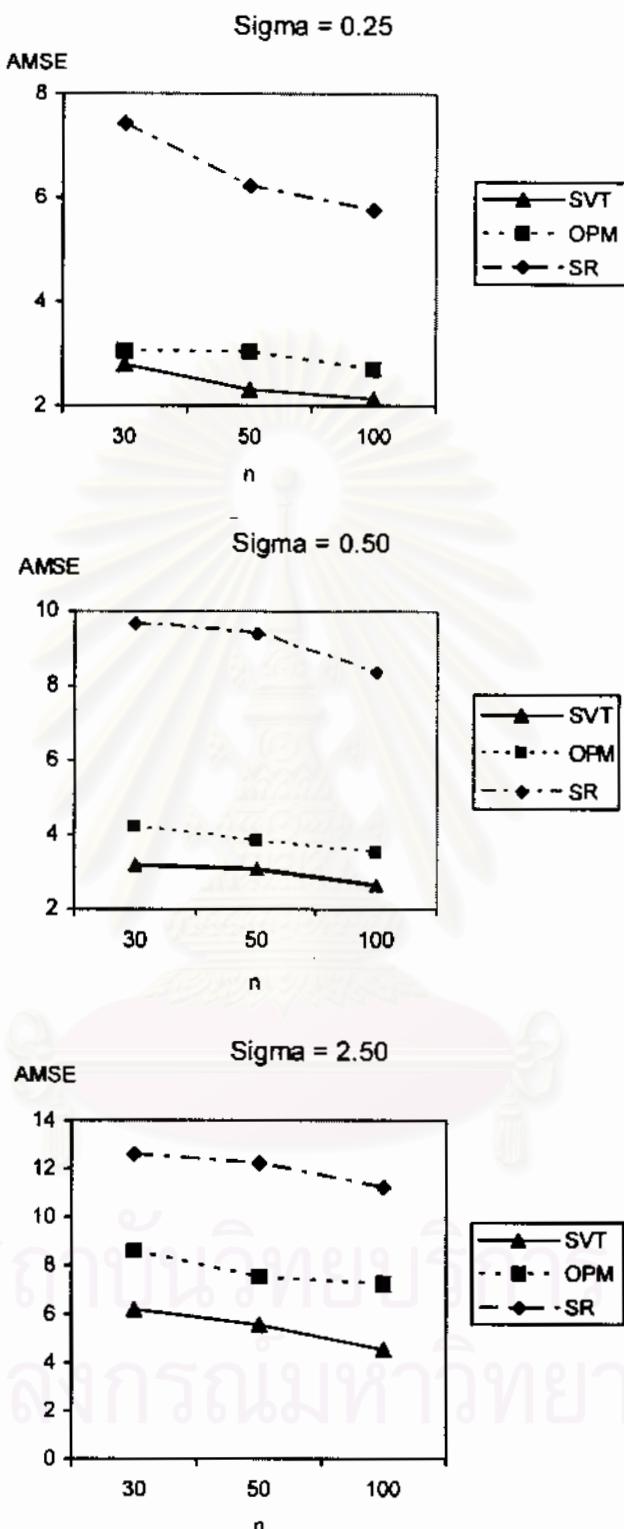
ตารางที่ 4.23 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดสอบโดยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการทดสอบที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{SVT}
0.25	30	7.4254	3.0562	2.8016
		(0.7168)	(0.2530)	(0.2412)
		165.0414	9.0877	0.0000
	50	6.2257	3.0451	2.3147
		(0.6002)	(0.2496)	(0.2213)
		168.9636	31.5548	0.0000
	100	5.7556	2.6961	2.1294
		(0.5338)	(0.2272)	(0.1897)
		170.2921	26.6131	0.0000
0.50	30	9.6903	4.2201	3.2033
		(0.9762)	(0.3635)	(0.2819)
		202.5099	31.7423	0.0000
	50	9.4065	3.8226	3.0791
		(0.9509)	(0.2951)	(0.2689)
		205.4951	24.1467	0.0000
	100	8.4044	3.5381	2.5637
		(0.8254)	(0.2723)	(0.1929)
		215.5160	32.8265	0.0000
2.50	30	12.6013	8.5946	6.1783
		(1.2781)	(0.7467)	(0.5656)
		103.9606	39.1095	0.0000
	50	12.2183	7.5157	5.5457
		(1.0771)	(0.6726)	(0.5127)
		120.3202	35.5230	0.0000
	100	11.2172	7.2276	4.5296
		(1.0072)	(0.5916)	(0.3467)
		147.6422	59.5638	0.0000

ค่าที่แสดงในแต่ละกราฟของแต่ละวิธีจะแสดงตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ฯลฯ AMSE 3. RDAMSE
SR แทน วิธีการทดสอบโดยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{SVT} แทน วิธีการเข้าถึงตัวแบบของเม็ดสีโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนดิคาโนโดยใช้สูตรไม่มาตรฐาน
เพื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.23 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้วยเชิงเส้นเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สัมบูรณ์ปกติสำหรับตัวแปรนากำไรลดด้วยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_{\beta} / \tau, c$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดถอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 12 เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.23 และรูปที่ 4.23) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และ วิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยที่วิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้น เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ส่วนการเปลี่ยนค่า σ จะมีการสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)) สงผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะส่งผลต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.17 และตารางที่ 4.23) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจาก เม็ดค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดถอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากนี้ค่า AMSE ยังแปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 10 ตัว ไปเป็น 12 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 50 และ 100 ยังคงให้ผลสรุปเหมือนกัน และค่า RDAMSE ของวิธี SR มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดถอยของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นจึงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

ตารางที่ 4.24 การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปัจจิ
สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 15 เมื่อวิธี BMA_{svt} และ
วิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ $(\sigma_\beta / \tau, C) = (10,500)$

σ	n	วิธีการ		
		SR	OPM	BMA_{svt}
0.25	50	8.1402	3.6871	2.7380
		(0.8023)	(0.2709)	(0.2484)
		197.3046	34.6640	0.0000
	100	7.4894	3.6182	2.4182
		(0.6659)	(0.2592)	(0.1959)
		209.7097	49.6237	0.0000
0.50	50	12.2058	5.5427	4.0134
		(1.1074)	(0.4820)	(0.3412)
		204.1262	38.1048	0.0000
	100	11.2512	4.8467	3.5731
		(1.0006)	(0.4026)	(0.2919)
		214.8862	35.6441	0.0000
2.50	50	18.3867	8.5312	5.6951
		(1.8689)	(0.7433)	(0.4738)
		222.8512	49.7989	0.0000
	100	17.2153	7.2481	5.3312
		(1.5452)	(0.6527)	(0.4024)
		222.9160	35.9563	0.0000

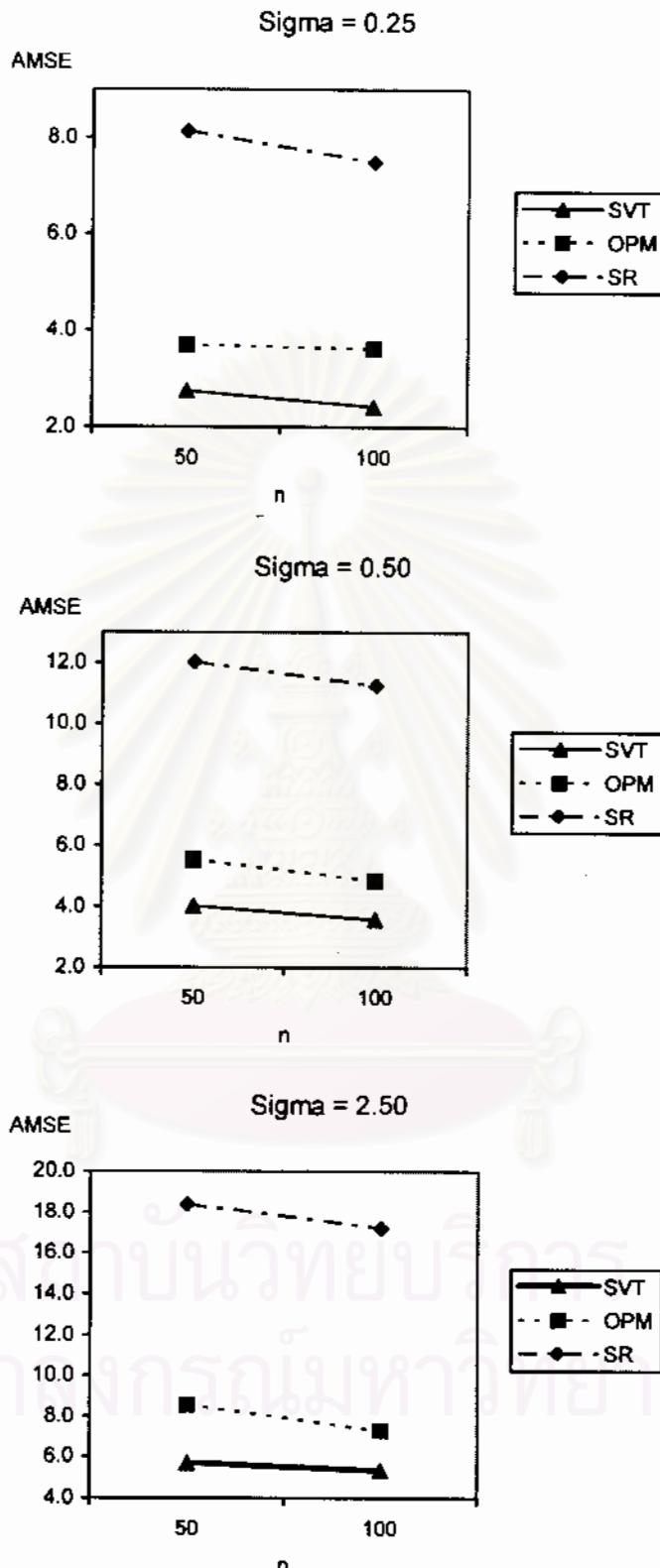
ค่าที่แสดงในแต่ละกรณีจะเป็นค่าที่วิเคราะห์แล้วตัวเลข 3 ตัว เรียงลงมาได้แก่ 1. AMSE 2. S. D. ของ AMSE 3. RDAMSE

SR แทน วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

OPM แทน วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด

BMA_{svt} แทน วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเมสโดยการหาของค่าประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โนดโดยใช้สูตรในการคำนวณ

เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ



รูปภาพที่ 4.24 แสดงการเปรียบเทียบค่า AMSE ของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยເเริงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 24 เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่เหมือนกันคือ ($\sigma_\beta / \tau, C$) = (10,500)

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการทดดอยเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการทดดอยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 15 เม็ด σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.24 และรูปที่ 4.24) พบว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น ทำการเปลี่ยนค่า c จะมีการสูญผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า c ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

การเพิ่มขึ้นของค่าคงที่ c (ตอนที่ 4.3 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,100) และตอนที่ 4.4 กำหนดให้ค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) = (10,500)) สมมูลกระทบด้วยวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะส่งผลต่อวิธี OPM ค่อนข้างมากซึ่งสังเกตได้จากการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE ของทั้งสองวิธี (ตารางที่ 4.18 และตารางที่ 4.24) สาเหตุที่ทำให้ค่า AMSE มีค่าเพิ่มขึ้นเนื่องมาจากเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ c สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดดอยมีการกระจายมากขึ้น จึงทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง

ค่า AMSE แปรผันตามค่า c เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า c จะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจากรากนี้ค่า AMSE ยัง แปรผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เมื่อเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระจาก 12 ตัว แปรเป็น 15 ตัวจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นด้วยเหตุผลดังที่กล่าวไว้ในตอนที่ 4.1 ค่า AMSE แปรผันกับขนาดตัวอย่าง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ขนาดตัวอย่างเท่ากับ 50 วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า RDAMSE ต่ำสุด รองลงมาคือวิธี OPM และ SR ตามลำดับ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นเป็น 100 ยังคงให้ผลสูปเป็นเหมือนกัน

จากผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุด เงื่อนไขเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติสำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากัน 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_p / \tau, c$) เหมือนกันคือ (10,500) (ตารางที่ 4.19 – 4.24 และรูปที่ 4.19 – 4.24) พนว่า วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำสุด รองลงมาคือ วิธี OPM และวิธี SR ให้ค่า AMSE สูงสุด โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่นๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น สรุปการเปลี่ยนค่า σ จะมี การสรุปผลการวิจัยไม่แตกต่างกันโดยค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้นเมื่อเพิ่มค่า σ ทั้งนี้ เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

เมื่อค่าคงที่ σ_p / τ และ c เพิ่มขึ้น จะส่งผลให้ค่า AMSE เพิ่มขึ้น เนื่องจากค่าคงที่ σ_p / τ และ c เป็นค่าที่กำหนดลักษณะการกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยที่สูง ได้ ค่าคงที่ σ_p / τ และ c ที่สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การลดด้อยมี การกระจายมากขึ้น ทำให้ค่าที่สูงได้มีความเม่นยำลดลง จึงส่งผลให้ค่า AMSE มีค่าสูงขึ้น การเปลี่ยนแปลงของค่าคงที่นี้จะส่งผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} และ วิธี OPM เพียงเล็กน้อยซึ่งสังเกตได้ จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE เมื่อค่าคงที่ σ_p / τ และ c เพิ่มขึ้น แต่อย่างไรก็ตามการเปลี่ยนแปลงของค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM นั้น ยังคงทำให้ค่า AMSE ของแต่ละวิธี เรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุก ๆ กรณี จึงทำให้ข้อสรุปต่างๆ ยังคงเหมือนกับผลการวิจัยตอนที่ 4.1 ทุกประการ แต่เป็นที่สังเกตว่าค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} อย่างชัดเจน โดยเฉพาะเมื่อค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูงมีค่ามาก ($\sigma \geq 0.50$)

ค่า AMSE แบบผันตามค่า σ เพราะค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2) ดังนั้นการเพิ่มค่า σ นั้นจะทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มสูงขึ้น นอกจานี้ค่า AMSE ยังแบบผันตามจำนวนตัวแปรอิสระด้วย เนื่องจากในการวิจัยครั้งนี้ได้กำหนดตัวแบบเริ่มต้นเป็นตัวแบบเต็มรูปเมื่อมีจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็จะมีมากขึ้นทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้นโดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี SR ซึ่งใช้หลักการในการคัดเลือกตัวแปรเข้าออกจากตัวแบบผ่านการทดสอบสมมติฐานเท่านั้น ในขณะที่วิธีการภายใต้แนวทางของเบสทั้ง 2 วิธี คือ วิธี BMA_{SVT} และ OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นอย่างกว่า วิธี SR เพราะวิธีการภายใต้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความเหมาะสมของตัวแบบด้วย เช่น มีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นมากของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกระทบน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระ ซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อยเท่านั้น เพราะฉะนอกจากวิธีนี้จะมีการคำนึงถึงความน่าจะเป็นมากของตัวแบบแล้วยังมีการ

พิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระด้วย ค่า AMSE มีผลกระทบกับขนาดตัวอย่างการเพิ่มขนาดตัวอย่างส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้

ผลการวิจัยของวิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า RDAMSE น้อยที่สุด รองลงมาคือวิธี OPM และวิธี SR ตามลำดับ โดยส่วนใหญ่ค่า RDAMSE ของวิธี SR และ OPM มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น เนื่องจากเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจะส่งผลต่อการคัดเลือกสมการทดแทนของวิธี BMA_{SVT} ทำให้ค่า AMSE มีค่าลดลงมากกว่าวิธีอื่นเจิงส่งผลทำให้ค่า RDAMSE เพิ่มขึ้น

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

สรุปตอนที่ 4.4 ผลการวิจัยของการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ สำหรับตัวแบบการลดด้อยที่ประกอบด้วยจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 8 10 12 และ 15 เมื่อ σ เท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ โดยที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เมื่ออนกันคือ (10,500)

เมื่อวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าคงที่ ($\sigma_\beta / \tau, c$) เมื่ออนกันคือ (10,500) พบร้าค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุก ๆ กราฟ โดยวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย วิธี BMA_{SVT} มีค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนมากยิ่งขึ้นเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้น และวิธี OPM มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} ซึ่งเจนมากขึ้นเมื่อเปรียบเทียบกับผลการวิจัยตอนที่ 4.3 โดยเฉพาะเมื่อค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูงมีค่ามาก ($\sigma \geq 0.50$)

จากผลการวิจัยในตอนที่ 4.4 การเปลี่ยนแปลงของค่า AMSE และค่า RDAMSE มีลักษณะดังนี้

1) ค่า AMSE

(1) แปรผันตามส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน จำนวนตัวแปรอิสระและค่าคงที่ σ_β / τ และ c (เฉพาะวิธี BMA_{SVT} และ OPM เท่านั้น) ตามลำดับ

(2) แปรผันกับขนาดตัวอย่าง

2) ค่า RDAMSE แปรผันตามขนาดตัวอย่าง

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

บทที่ 5

สรุปผลการวิจัยและข้อเสนอแนะ

การวิจัยครั้งนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเพื่อศึกษาการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดในกรณีเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ และเพื่อเปรียบเทียบความถูกต้องของการพยากรณ์จากตัวแบบที่ได้จากการวิธีการต่าง ๆ ซึ่งวิธีการคัดเลือกสมการทดถอยที่นำมาใช้ในการสร้างตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณมี 3 วิธีดังนี้

- 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาโร่โดยใช้ลูกโซ่มาร์คอฟเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (BMA_{SVT})
- 2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM)
- 3) วิธีการทดถอยแบบขั้นบันได (SR)

โดยสองวิธีแรกเป็นวิธีการวิเคราะห์ทางเดินทางของเบส ส่วนวิธีที่ 3 เป็นวิธีการพื้นฐานซึ่งนิยมใช้กันอย่างแพร่หลายและมีประสิทธิภาพดีในการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเมื่อการวิเคราะห์ความถดถอยเป็นไปตามข้อตกลงเบื้องต้น ซึ่งผู้วิจัยได้นำมาเปรียบเทียบกับวิธีการวิเคราะห์ทางเดินทางของเบสเพื่อศึกษาดูแนวโน้มว่าวิธีการคัดเลือกตัวแบบภายใต้แนวทางของเบส จะมีความเหมาะสมมากกว่าวิธีการพื้นฐานหรือไม่เมื่อใช้หลักเกณฑ์คู่สังยุคแบบปกติ ดังนั้นถ้าผลการศึกษาวิจัยพบว่าวิธีการใดมีประสิทธิภาพในการพยากรณ์มากที่สุดก็ควรจะนำไปใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยเชิงเส้นพหุคุณที่ดีที่สุดต่อไป ซึ่งมีการกำหนดสถานการณ์ต่าง ๆ ในการวิจัยครั้งนี้ไว้ดังนี้

- 1) การแจกแจงของค่าคลาดเคลื่อนสุ่มเป็นแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 0.25 0.50 และ 2.50 ตามลำดับ
- 2) กำหนดขนาดตัวอย่างที่ศึกษา คือ 15 30 50 และ 100
- 3) จำนวนตัวแปรอิสระที่ศึกษาคือ 3 5 8 10 12 และ 15 ตามลำดับ
- 4) ค่าคงที่สำหรับวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มี 4 ระดับ คือ (1,5) (1,10) (10,100) และ (10,500)

เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจว่าวิธีการคัดเลือกตัวแบบการทดถอยวิธีใดจะมีประสิทธิภาพมากที่สุดจะพิจารณาจากเกณฑ์ของค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Average of Mean Square Error (AMSE)) และเกณฑ์ที่ใช้ประกอบการตัดสินใจจะใช้เกณฑ์ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Ratio of Different Average Mean Square Error (RDAMSE))

ซึ่งวิธีได้ให้ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยและค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยต่ำสุดจะเป็นวิธีที่ดีที่สุด ผลการวิจัยได้ข้อสรุปดังนี้

5.1 สรุปผลการวิจัย

5.1.1 ผลการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย

จากการเปรียบเทียบค่า AMSE ของทั้ง 3 วิธี พบร่วมค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ สำหรับทุกระดับขนาดตัวอย่าง ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน จำนวนตัวแปรอิสระ และค่าคงที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} ให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากที่สุดในการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ วิธี OPM นั้นมีความสามารถในการคัดเลือกสมการทดถอยใกล้เคียงกับวิธี BMA_{SVT} ซึ่งจะสังเกตได้จากค่า AMSE ของวิธี OPM จะสูงกว่าวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อยเท่านั้น โดยเฉพาะอย่างยิ่งเมื่อค่าคงที่ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ($\sigma_\beta / \tau, c$) มีค่าต่ำๆ ส่วนวิธี SR มีค่า AMSE สูงกว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM อย่างชัดเจนในทุกสถานการณ์ ซึ่งจากผลวิจัยที่ได้นี้ นอกจาจจะสรุปได้ว่าวิธี BMA_{SVT} มีความสามารถในการคัดเลือกสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติได้ดีที่สุดแล้ว ยังสามารถสรุปได้ว่าวิธีการวิเคราะห์ได้แนวทางของเบสมีความสามารถในการคัดเลือกสมการทดถอยเชิงเส้นพหุคูณดีกว่าวิธีการพื้นฐาน ซึ่งในที่นี้คือวิธีการทดถอยแบบขั้นบันได โดยจะเห็นได้จากการวิเคราะห์ได้แนวทางของเบสจะให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีการพื้นฐานอย่างชัดเจนทุกสถานการณ์ ส่วนข้อสรุปเกี่ยวกับหลักการความไม่แน่นอนของตัวแบบและการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระจะพบว่าวิธี BMA_{SVT} ซึ่งคำนึงถึงหลักตั้งกล่าวจะให้ค่าพยากรณ์ที่ได้มีความถูกต้องและแม่นยำมากยิ่งขึ้น

**ผลงานนวัตกรรม
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

5.1.2 ปัจจัยที่มีผลต่อค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของแต่ละวิธี

1) ขนาดตัวอย่าง (n)

เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่ม ค่าAMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มลดลง เพราะขนาดตัวอย่างที่เพิ่มขึ้นจะช่วยลดความเบี่ยงเบนที่ไม่ทราบสาเหตุลงได้ และเมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM จะมีค่าAMSE ต่างกว่าวิธี SRอย่างชัดเจน

2) ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูง (σ)

เมื่อค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อนสูงมีค่า เพิ่มขึ้น ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มเพิ่มขึ้น ทั้งนี้เนื่องจากค่า AMSE เป็นตัวประมาณค่าความแปรปรวนของค่าคลาดเคลื่อน (σ^2)

3) จำนวนตัวแปรอิสระ

เมื่อจำนวนตัวแปรอิสระในตัวแบบการทดสอบอยเพิ่มขึ้น จะส่งผลให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้น เนื่องจากในการวิจัยครั้นได้กำหนดตัวแบบเริ่มนั้นเป็นตัวแบบเต็มรูป เมื่อมีจำนวนตัวแปรอิสระเพิ่มขึ้นโอกาสที่จะได้ตัวแบบที่ไม่เหมาะสมก็จะมีมากขึ้น ทำให้ค่า AMSE ของทุกวิธีมีแนวโน้มสูงขึ้น โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธีการวิเคราะห์ได้แนวทางของเบสทั้ง 2 วิธีคือ วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ค่า AMSE จะมีอัตราการเพิ่มขึ้นน้อยกว่าวิธี SR เพราะวิธีการวิเคราะห์ได้แนวทางของเบสจะมีการพิจารณาถึงความน่าจะเป็นภัยหลังของตัวแบบ โดยเฉพาะอย่างยิ่งวิธี BMA_{SVT} จะได้รับผลกระทบน้อยมากจากการเพิ่มจำนวนตัวแปรอิสระ ซึ่งสังเกตได้จากค่า AMSE ที่เพิ่มขึ้นเพียงเล็กน้อยเท่านั้น

4) ค่าคงที่ σ_β / τ และ C

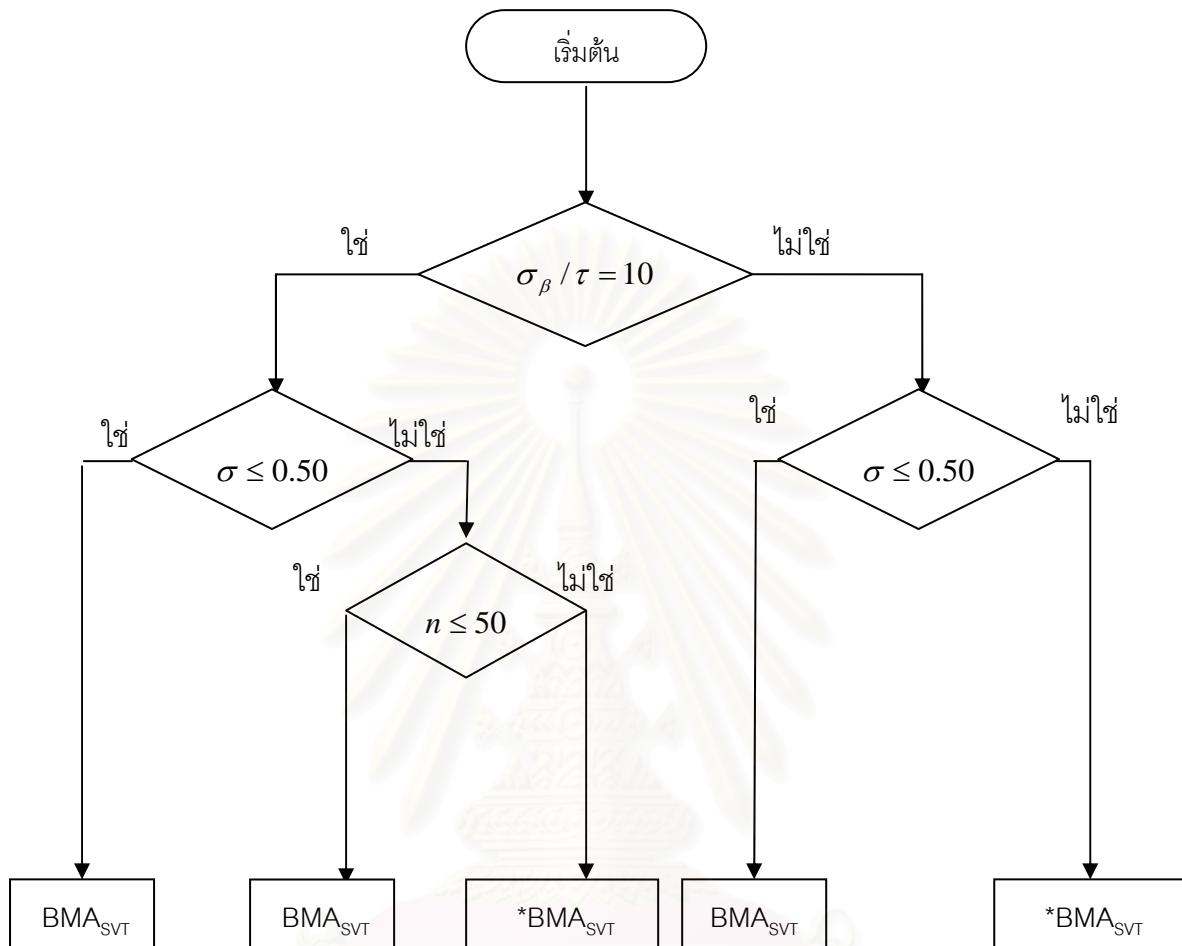
ค่าคงที่ σ_β / τ และ C จะมีผลต่อค่า AMSE ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPMเท่านั้น โดยค่า AMSE จะเพิ่มขึ้นเมื่อค่าคงที่ σ_β / τ และ C สูงขึ้น เนื่องจากค่าคงที่ σ_β / τ และ C เป็นค่าที่กำหนดลักษณะการกระจายของพารามิเตอร์สมประสิทธิ์การทดสอบที่สูมได้ ค่าคงที่ σ_β / τ และ C ที่สูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สมประสิทธิ์การทดสอบมีการกระจายมากขึ้น ทำให้ค่าที่สูมได้มีความแม่นยำลดลง จึงส่งผลให้ค่าAMSEมีค่าสูงขึ้น การเปลี่ยนแปลงของค่าคงที่นี้

จะส่งผลกระทบต่อวิธี BMA_{SVT} เพียงเล็กน้อย แต่จะส่งผลกระทบต่อวิธี OPM มากพอควรซึ่งสังเกตได้จากอัตราการเพิ่มขึ้นของค่า AMSE เมื่อค่าคงที่ σ_β/τ และ C เพิ่มขึ้น

5.1.3 ผลสรุปการเลือกวิธีการสร้างตัวแบบทดสอบอย่างดีที่สุดเชิงเบสเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ

ผลการสรุปการเลือกวิธีการสร้างสมการทดสอบอย่างดีที่สุดเชิงเบสในการวิจัยครั้งนี้ พบว่าการสร้างสมการทดสอบด้วยวิธี BMA_{SVT} จะส่งผลให้ได้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากที่สุด ส่วนวิธีการสร้างสมการทดสอบที่มีประสิทธิภาพในการพยากรณ์ของลงมา คือ วิธี OPM และวิธี SR ตามลำดับ สำหรับทุกระดับขนาดตัวอย่าง ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน จำนวนตัวแปรอิสระ และค่าคงที่วิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM (ค่าคงที่ σ_β/τ และ C) ซึ่งวิธี OPM จะมีประสิทธิภาพใกล้เคียงกับวิธี BMA_{SVT} ค่อนข้างมากในกรณีที่ ค่าคงที่ σ_β/τ และ C มีค่าต่ำ ๆ และจากผลการวิจัยเบริญบที่ยกค่า AMSE ของทั้ง 3 วิธี แม้ว่าค่า AMSE ของแต่ละวิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ตามลำดับ ในทุกระบบทาม แต่พบว่ามีบางกรณีที่วิธี BMA_{SVT} มีค่า ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ค่อนข้างมาก ซึ่งแสดงให้เห็นว่าในกรณีดังกล่าวเราควรเลือกวิธี BMA_{SVT} 在การสร้างสมการทดสอบเพื่อให้ได้ค่าพยากรณ์ที่ถูกต้องและแม่นยำมากที่สุด ส่วนในกรณีอื่น ๆ นั้นแม้ว่าวิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ แต่ในการเลือกใช้วิธีการสร้างสมการทดสอบ เราอาจคำนึงถึงปัจจัยด้านอื่น ๆ ด้วย เช่น ระยะเวลาในการคำนวณ ซึ่งวิธี BMA_{SVT} นั้นใช้ระยะเวลาในการคำนวณค่อนข้างมากเมื่อเทียบกับวิธี OPM โดยแผนผังแสดงข้อสรุปของกรณีต่าง ๆ ที่วิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างชัดเจนแสดงดังรูปที่ 5.1

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

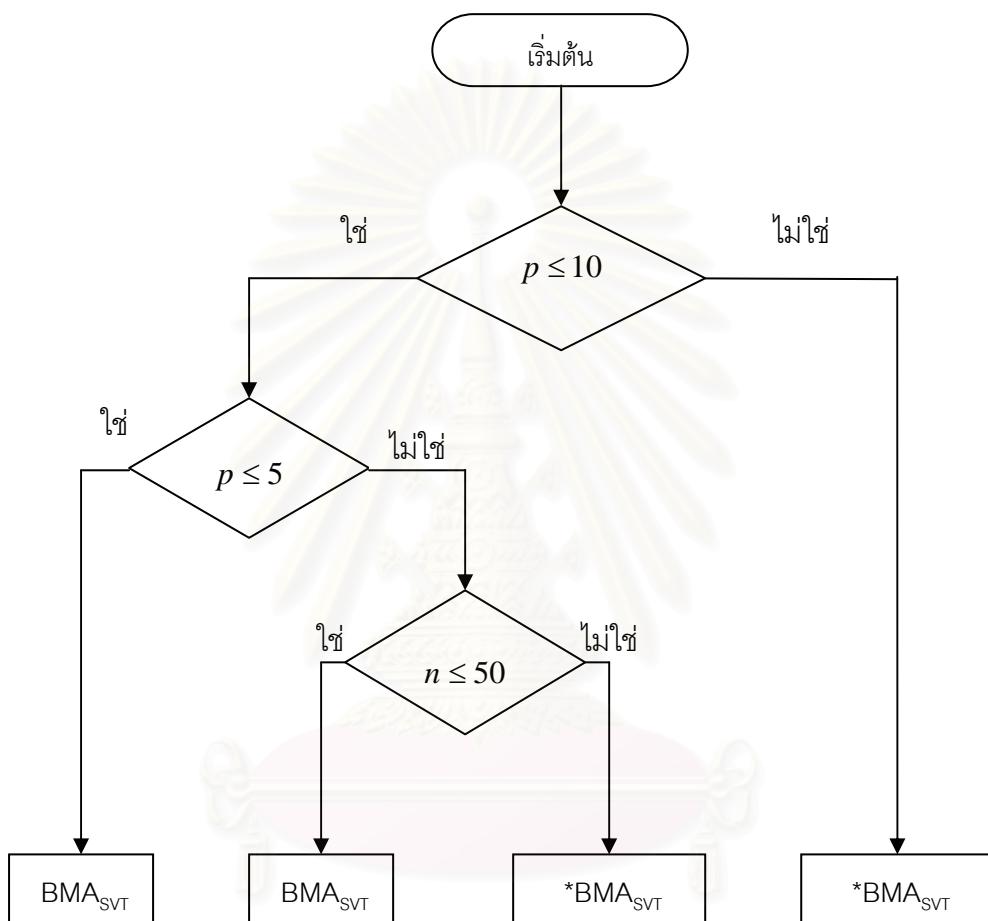


รูปที่ 5.1 แสดงแผนผังผลลัพธ์การเลือกวิธีการสร้างสมการทดแทนที่ดีที่สุดเชิงเบส

เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ

หมายเหตุ : * หมายถึงกรณีที่วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ค่อนข้างมาก

ในทางปฏิบัตินอกจากผู้วิจัยจะต้องคำนึงถึงระยะเวลาในการคำนวณแล้วขนาดตัวอย่าง (n) ยังเป็นอีกปัจจัยหนึ่งที่ผู้วิจัยมักคำนึงถึงก่อนเสมอ ด้วยเหตุนี้ผู้วิจัยจึงขอเสนอแนวทางการพิจารณาเลือกใช้วิธีการสร้างสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ โดยแผนผังแสดงข้อสรุปของกรณีต่าง ๆ ที่วิธี BMA_{SVT} จะให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ดังแสดงในรูปที่ 5.2



รูปที่ 5.2 แสดงแผนผังผลสรุปการเลือกวิธีการสร้างสมการทดถอยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติในเชิงปฏิบัติ

หมายเหตุ : * หมายถึงกรณีที่วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ ค่อนข้างมาก

5.2 ข้อเสนอแนะ

1) การวิจัยครั้งนี้ศึกษาเฉพาะการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณไม่วรรณถึงตัวแบบความถดถอยพหุนาม ซึ่งเป็นกรณีเฉพาะที่มักพบได้บ่อยครั้งในการวิเคราะห์ความถดถอย ดังนั้นในงานวิจัยแบบเต็มรูป ควรมีการศึกษาเบริยบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยสำหรับตัวแบบความถดถอยพหุนามด้วย ทั้งนี้เพื่อศึกษาว่ากระบวนการนำวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยทั้ง 3 วิธีไปใช้กับการวิเคราะห์ความถดถอยพหุนามจะให้ผลสรุปเหมือนหรือแตกต่างกับการนำไปใช้กับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณดังเช่นในงานวิจัยครั้งนี้อย่างไร

2) วิธีการคัดเลือกสมการถดถอยภายใต้แนวทางของเบส์จะได้รับผลกระทบจากการแจกแจงก่อนค่อนข้างมาก ในงานวิจัยครั้งนี้ใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังยุคปกติ ดังนั้นถ้ามีการปรับการแจกแจงก่อนหรือข้อมูลเพิ่มเติมให้เหมาะสมกับปัญหาที่จะศึกษา เช่น การแจกแจงก่อนแบบแกมมาซึ่งมีลักษณะเบื้องขวา เป็นต้น แล้วทำการศึกษาว่าวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยทั้ง 3 วิธี จะให้ผลสรุปเหมือนหรือต่างกันเมื่อปรับข้อมูลเพิ่มเติม

3) วิธี BMA_{SVT} ซึ่งคำนึงถึงหลักการความไม่แนนอนของตัวแบบเมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระโดยเลือกใช้วิธีการแปลงเปลี่ยนจุด (change-point transformation) ช่วยให้ได้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากขึ้น หากมีการพิจารณาข้อมูลที่มีค่าผิดปกติ (outlier identification) ควบคู่ไปกับการพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ (transformation selection) อาจทำให้วิธีการเหล่านี้ตัวแบบของเบส์มีประสิทธิภาพมากยิ่งขึ้น

4) เนื่องจากในงานวิจัยครั้งนี้วิธี BMA_{SVT} ให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากที่สุดอย่างคงเส้นคงวาและกรณีที่ค่าคงที่ (σ_β/τ และ C) ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าต่ำ ๆ วิธี OPM จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำใกล้เคียงกับวิธี BMA_{SVT} มาตร ส่วนกรณีที่ค่าคงที่ (σ_β/τ และ C) ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าสูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การถดถอยมีการกระจายมากขึ้นทำให้ค่าที่สูงได้มีความแม่นยำลดลง จึงส่งผลให้วิธี BMA_{SVT} ให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่าวิธี OPM ขัดเจนยิ่งขึ้น ดังนั้นในการพิจารณาว่าวิธีการใดจะมีประสิทธิภาพมากที่สุดสำหรับกรณีที่วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า AMSE ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างคงเส้นคงวาจึงควรใช้การวิเคราะห์ความแปรปรวนของการทดลองแบบสุ่ม โดยสมบูรณ์ภายในกลุ่ม (Randomized Completely Block Design: RCBD) เพราะการวิเคราะห์ ดังกล่าวจะทำให้ได้วิธีการคัดเลือกสมการถดถอยที่มีประสิทธิภาพมากที่สุดอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ (ดังแสดงตัวอย่างการวิเคราะห์ในหัวข้อที่ 7 ของภาคผนวก)

รายการอ้างอิง

ภาษาไทย

จะเด็จ สรวาร์คตระนันท์. การเปรียบเทียบวิธีที่ใช้สำหรับการคัดเลือกสมการถดถอยที่ดีที่สุด.

วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติบัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์
มหาวิทยาลัย, 2530.

ธีระพร วีระถาวร. การอนุมานเชิงสถิติขั้นกลาง : โครงสร้างและความหมาย. สำนักพิมพ์
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, กรุงเทพมหานคร, 2536.

ธีระพร วีระถาวร. ความน่าจะเป็นกับการประยุกต์. พิมพ์ครั้งที่ 2. กรุงเทพมหานคร: วิทยพัฒน์,
2539.

ธีระพร วีระถาวร. ตัวแบบเชิงเส้น ทฤษฎีและการประยุกต์. กรุงเทพมหานคร : วิทยพัฒน์,
2541.

นิทัศน์ สุขสุวรรณ. การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการถดถอยที่ดีที่สุดภายใต้แนวทาง
เบส์ในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ. วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต
ภาควิชาสถิติบัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545.

นพมาศ อัครจันทร์. การเปรียบเทียบวิธีการสร้างตัวแบบในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิง
เส้นพหุนามกรณีที่มี 2 ตัวแปรซึ่งเกิดอันตรกิริยา. วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต
ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2539

นุชรินทร์ ทิพยวรรณagar. การเปรียบเทียบค่าพยากรณ์ที่ได้จากตัวแบบที่คัดเลือกตัวแบบด้วย
วิธีเบส์เซียน วิธีการจำจัดตัวแบบเบนถอยหลัง และวิธีการถดถอยแบบขั้นได
ในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุนามแบบลำดับขั้น วิทยานิพนธ์ปริญญา
มหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2540

พจนา แวงสวัสดิ์. การเปรียบเทียบเกณฑ์การคัดเลือกตัวแบบความถดถอยพหุนามแบบติด
กลุ่ม. วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2543.

วีระพา ฐานะปัวชญ์. การเปรียบเทียบตัวประมาณกำลังสองน้อยสุดกับตัวประมาณเบส์สำหรับ
ตัวแบบการถดถอยเชิงเส้นเชิงเดียว. วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชา
สถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545

ภาษาอังกฤษ

- Adrian E. Raftery, David Madigan, and Jennifer A. Hoeting. Bayesian Model Averaging for Linear Regression Models. *Journal of the American Statistical Association*. Vol. 92, No.437 (1997), 179-191
- Barbieri, M. M. and Berger, J. O. Optimal predictive model selection. *Technical Report 02-02*. Duke University, Durham, 2002
- Edward I. George and Robert E. McCulloch. Variable Selection via Gibbs Sampling. *Journal of the American Statistical Association*. Vol. 88, No.423 (1993), 881-889
- Hoeting, J. A., Raftery, A. E., and Madigan, D. Bayesian Simultaneous Variable and Transformation Selection in Linear Regression." *Technical Report 99-05*. Colorado State University, Dept. of Statistics, 1999
- Jose, B., and Smith A.F.M. *Bayesian Theory*. New York: John Wiley & Sons, 1994.
- Kass, R.E. ,and Raftery, A.E. Bayes factors. *Journal of the American Statistical Association*. Vol. 90, (June1995), 773-795
- Raiffa, H. and Schlaifer, R. *Applied Statistical Decision Theory*. The MIT Press, Cambridge, MA, 1961

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ภาคผนวก

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

1. ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไข (Conditional Probability)¹

ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไขเป็นการศึกษาความน่าจะเป็นเมื่อทราบข้อมูลเพิ่มเติมเกี่ยวกับเหตุการณ์ที่สนใจศึกษา

นิยามที่ 1

ให้ A และ B เป็นเหตุการณ์ซึ่ง $P(A) > 0$ เราเรียก $P(B|A)$ ว่าเป็น "ความน่าจะเป็นที่มีเงื่อนไขของ B เมื่อกำหนด A (the conditional probability of B given A)" ถ้า

$$P(B|A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} \quad , \quad P(A) > 0$$

ทฤษฎีบทที่ 1 ทฤษฎีการคูณ (Multiplication Theorem)

ถ้าในการทดลองชนิดหนึ่งเหตุการณ์ A และ B สามารถเกิดขึ้นได้พร้อมกัน จะได้ว่า

$$P(B \cap A) = P(B|A) \cdot P(A)$$

ทฤษฎีบทที่ 2

ถ้าในการทดลองชนิดหนึ่งซึ่งเหตุการณ์ A_1, A_2, \dots, A_n สามารถเกิดขึ้นพร้อมกันได้ จะได้ว่า

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2 | A_1) \cdot P(A_3 | A_1, A_2) \dots P(A_n | A_1, A_2, \dots, A_{n-1})$$

2. ทฤษฎีบทของเบส (Bayes' Theorem)²

นิยามที่ 2

เหตุการณ์ B_1, B_2, \dots จะแทนผลແບ່ງກັນຂອງປະຕິມີຕົວອ່າງ S ถ้า

$$1) \quad B_i \cap B_j = \emptyset, \quad \forall i \neq j$$

$$2) \quad \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i = S$$

$$3) \quad P(B_i) > 0, \quad \forall i$$

¹ ชีระพร วีระถาวร, ความน่าจะเป็นกับการประยุกต์, พิมพ์ครั้งที่ 2 (กรุงเทพมหานคร : วิทยพัฒนา, 2539), หน้า 100-106

² ชีระพร วีระถาวร, ความน่าจะเป็นกับการประยุกต์, พิมพ์ครั้งที่ 2 (กรุงเทพมหานคร : วิทยพัฒนา, 2539), หน้า 107-108

กล่าวคือเมื่อเราทำการทดลอง E จะได้ว่าเหตุการณ์ $B_i, i = 1, 2, \dots, n$ จะไม่เกิดขึ้นพร้อม ๆ กัน

ทฤษฎีบทที่ 3

ให้ B_1, B_2, \dots แทนผลແປງກັນຂອງປະກົມຕ້າວຢ່າງ S และถ้า A เป็นเหตุการณ์
ซึ่ง $P(A) > 0$ จะได้ว่า

$$P(B_k | A) = \frac{P(B_k) P(A | B_k)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) \cdot P(A | B_i)}, \quad \forall k = 1, 2, 3, \dots$$

3. ความเป็นอิสระ (Independence)³

นิยามที่ 3

เหตุการณ์ 2 เหตุการณ์ A และ B เรียกว่า " เป็นอิสระกัน (independence)"

ก็ต่อเมื่อ

$$P(B | A) = P(B) \text{ และ } P(A | B) = P(A) \text{ กล่าวคือ}$$

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

นิยามที่ 4

เหตุการณ์ 3 เหตุการณ์ A, B และ C เป็นอิสระซึ่งกันและกัน (mutually independent) ก็ต่อเมื่อ

1) แต่ละคู่ของเหตุการณ์เป็นอิสระต่อกัน (pairwise independent) กล่าวคือ

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

$$P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C)$$

$$P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$$

2) เหตุการณ์หนึ่งเหตุการณ์ใดเป็นอิสระจากสองเหตุการณ์ใด ๆ กล่าวคือ

$$P(A \cap B \cap C) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

³ ธีระพงษ์ วีระຄาวร, ความน่าจะเป็นกับการประยุกต์, พิมพ์ครั้งที่ 2 (กรุงเทพมหานคร: วิทยพัฒนา, 2539), หน้า 114-116.

4. การทดสอบอิฟบานงส่วน (Partial F-test)⁴

การทดสอบอิฟบานงส่วนเป็นการทดสอบที่ใช้ตรวจสอบนัยสำคัญของ β_j เพื่อตัดสินใจว่าตัวแปรอิสระใดควรอยู่ในสมการหรือตัวแปรอิสระใดควรตัดออกจากการทดสอบโดยโดยที่ β_j จะปรากฏอยู่ ณ ตำแหน่งใดแบบจำลองก็ได้ แต่ในทางปฏิบัติจะทำโดยถือว่าตัวแปรอิสระนั้นเข้าสู่สมการทดสอบเป็นตัวสุดท้าย

จากสมการทดสอบแสดงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรตาม (y) กับตัวแปรอิสระ (x_j) คือ

$$(a) \quad \underset{\sim}{y} = \beta_0 + \beta_1 \underset{\sim}{x}_1 + \beta_2 \underset{\sim}{x}_2 + \dots + \beta_k \underset{\sim}{x}_k + \varepsilon$$

เราสามารถหาค่าตัวประมาณ $\hat{\beta}_1 = (\hat{x}'_1 \hat{x})^{-1} \hat{x}'_1 \hat{y}$ โดยวิธีกำลังสองน้อยสุด และค่าผลบวกกำลังสองที่เกี่ยวข้องเป็นดังนี้

$$1) \quad \hat{\beta}_1 = (\hat{x}'_1 \hat{x})^{-1} \hat{x}'_1 \hat{y}$$

เมื่อ \hat{x}'_1 คือเมตริกซ์ของตัวแปรอิสระขนาด $n \times (k+1)$ ซึ่งรวมเทอมของค่าคงที่

$$2) \quad \text{SSR}_1 = \hat{\beta}_1' \hat{x}'_1 \hat{y}$$

$$3) \quad \text{SSE}_1 = \hat{y}'_1 \hat{y} - \hat{\beta}_1' \hat{x}'_1 \hat{y} \quad \text{และ}$$

$$\text{MSE}_1 = \hat{\sigma}_1^2$$

$$= \frac{1}{n-(k+1)} \left(\hat{y}'_1 \hat{y} - \hat{\beta}_1' \hat{x}'_1 \hat{y} \right)$$

กำหนดให้

$$(b) \quad \underset{\sim}{y} = \beta_0 + \beta_1 \underset{\sim}{x}_1 + \beta_2 \underset{\sim}{x}_2 + \dots + \beta_k \underset{\sim}{x}_k + \beta_{k+1} \underset{\sim}{x}_{k+1} + \dots + \beta_p \underset{\sim}{x}_p + \varepsilon$$

เป็นสมการทดสอบแสดงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรตาม (y) กับตัวแปรอิสระ (x_j) โดยที่ $p > k$

จากสมการ (b)สามารถหาค่าตัวประมาณ $\hat{\beta}_j = (\hat{x}'_j \hat{x})^{-1} \hat{x}'_j \hat{y}$

โดยวิธีกำลังสองน้อยสุด และค่าผลบวกกำลังสองที่เกี่ยวข้องเป็นดังนี้

⁴ นพมาศ อัครจันทร์โภติ, "การเปรียบเทียบวิธีการสร้างตัวแบบในการวิเคราะห์ความถดถ卜พหุนามกรณีที่มี 2 ตัวแปรอิสระซึ่งเกิดอันตรกิริยา", (วิทยานิพนธ์ ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัยชุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2539), หน้า 15-17.

$$1) \hat{\beta} = \underset{\sim}{(x'x)}^{-1} \underset{\sim}{x'y}$$

เมื่อ $\underset{\sim}{x}$ คือเมตริกซ์ของตัวแปรอิสระขนาด $n \times (p+1)$ ซึ่งรวมเทอม

ของค่าคงที่

$$2) \underset{\sim}{SSR_2} = \hat{\beta}' \underset{\sim}{x'}y$$

$$3) \underset{\sim}{SSE_2} = \underset{\sim}{y'}y - \hat{\beta}' \underset{\sim}{x'}y \quad \text{และ}$$

$$\hat{MSE}_2 = \sigma^2$$

$$= \frac{1}{n-(p+1)} \left(\underset{\sim}{y'}y - \hat{\beta}' \underset{\sim}{x'}y \right)$$

จากผลลัพธ์ข้างต้นพบว่า Extra Sum of Squares Regression (ESSR) คือ

$$ESSR = \underset{\sim}{SSR_2} - \underset{\sim}{SSR_1}$$

$$= \hat{\beta}' \underset{\sim}{x'}y - \hat{\beta}' \underset{\sim}{x'}y$$

ชิ้น Extra Sum of Squares นี้เป็นค่าผลบวกกำลังสองของตัวแปรอิสระ $x_{k+1}, x_{k+2}, \dots, x_p$ ที่เพิ่มขึ้นมาจากการ (b)

โดยอาศัยความรู้เรื่อง Distribution of Quadratic Form เราสามารถพิสูจน์ได้ว่า

$$\frac{ESSR}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(p-k)}$$

$$\frac{SSE_2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n-(p+1))}$$

ดังนั้น

$$\text{ค่าทดสอบเอฟบางส่วน} = \frac{ESSR / (p-k) \sigma^2}{SSE_2 / (n-p-1) \sigma^2}$$

$$= \frac{ESSR / (p-k)}{\hat{\sigma}^2}$$

จะมีการแจกแจงอ่อนบางส่วน ณ ระดับขั้นความเสี่ยง (α) $(p-k, n-p-1)^5$ และเราจะปฎิเสธสมมติฐาน $H_0 : \beta_{k+1} = \beta_{k+2} = \dots = \beta_p = 0$ ณ ระดับนัยสำคัญ α เมื่อค่าทดสอบอ่อนบางส่วนมากกว่า $F_{1-\alpha, p-k, n-p-1}$

จากความรู้ในเรื่องการทดสอบอ่อนบางส่วนนี้ เราสามารถนำมาประยุกต์ใช้กับวิธีการหาสมการทดถอยที่ดีที่สุด โดยวิธีการทดถอยแบบขั้นบันไดได้ดังนี้

$$\text{จากสมการทดถอย } \hat{y} = \beta_0 + \beta_1 \hat{x}_1 + \beta_2 \hat{x}_2 + \dots + \beta_p \hat{x}_p + \varepsilon \quad \text{เราจะหาค่า}$$

คลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Mean Squares Error (MSE)) และผลรวมกำลังสองของความทดถอย (Sum of Squares Regression) ของเฉพาะ x_j ได้จากการต่อไปนี้

$$MSE = \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{(n-p-1)} \left(\hat{y}' \hat{y} - \hat{\beta}' \hat{x}' \hat{y} \right)$$

เมื่อ $SS(x_j | x_1, x_2, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_p) = SS(x_1, x_2, \dots, x_p) - SS(x_1, x_2, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_p)$
ดังนั้น

ค่าสถิติอ่อนบางส่วนคือ

$$F_c = \frac{SS(x_j | x_1, x_2, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_p)}{\hat{\sigma}^2}$$

โดยจะปฎิเสธสมมติฐาน $H_0 : \beta_j = 0$ ณ ระดับนัยสำคัญ α เมื่อ $F_c > F_{1-\alpha, p-k, n-p-1}$

5. สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ (Correlation Coefficient)⁶

สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์เป็นตัวสถิติที่ใช้วัดความสัมพันธ์เชิงเส้นของตัวแปรว่ามีความสัมพันธ์กันมากน้อยเพียงใด ซึ่งค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์จะเป็นค่าที่บวกทั้งทิศทางและขนาดของสหสัมพันธ์ โดยจะมีค่าอยู่ระหว่าง -1 ถึง 1 ถ้าค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์เข้าใกล้ -1 แสดงว่าตัวแปรทั้งสองมีความสัมพันธ์เชิงเส้นกันมากในทิศทางเดียวกัน แต่ถ้าค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์มีค่าเป็นศูนย์หรือเข้าใกล้ศูนย์ แสดงว่าตัวแปรทั้งสองไม่มีความสัมพันธ์เชิงเส้นต่อกัน หรือมี

⁵ $U = \frac{\chi_1^2 / v_1}{\chi_2^2 / v_2} \sim F_{(v_1, v_2)}$

⁶ นพมาศ อัครจันทร์, "การเปรียบเทียบวิธีการสร้างตัวแบบในการวิเคราะห์ความทดถอยพหุนามกรณีที่มี 2 ตัวแปรอิสระซึ่งเกิดขึ้นตรกติ", (วิทยานิพนธ์ ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2539), หน้า 17-18.

ความสัมพันธ์เชิงเส้นกันน้อย สำหรับสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ที่ใช้วัดความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรสองตัวสามารถจำแนกได้ดังนี้

1) สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์เชิงเดียว (Simple Correlation Coefficient) เป็นตัวสถิติที่ใช้วัดความสัมพันธ์ระหว่าง 2 ตัวแปรใด ๆ ซึ่งมีสูตรดังนี้

$$r_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}}$$

เมื่อ n เป็นขนาดตัวอย่าง

y_i เป็นตัวแปรตามที่ i

และ x_i เป็นตัวแปรอิสระที่ i

2) สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์บางส่วน (Coefficient of Partial Correlation) เป็นตัวสถิติที่ใช้เป็นค่าวัดระดับและทิศทางของความสัมพันธ์เชิงเส้นระหว่างตัวแปร 2 ตัวแปร โดยที่ควบคุณให้ตัวแปรอื่น ๆ คงที่ เช่น กรณีตัวแปรอิสระ 3 ตัวแปร ได้แก่ x_1, x_2, x_3 และตัวแปรตาม y ถ้าต้องการหาสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์บางส่วนของตัวแปรตาม y กับตัวแปรอิสระ x_1 โดยควบคุณให้ x_2 และ x_3 คงที่ จะใช้สัญลักษณ์ $r_{y1.23}$ สำหรับการคำนวณหาค่าของสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์บางส่วนระหว่างตัวแปรคู่ใด ๆ นั้นหาได้จาก

$$r_{j.1,2,3,\dots,i-1,i+1,\dots,j-1,j+1,\dots,k}^2 = \left(\frac{a_{jj}^2}{a_{ii} a_{jj}} \right)$$

และ $r_{j.1,2,3,\dots,i-1,i+1,\dots,j-1,j+1,\dots,k} = sign \sqrt{r^2}$

$$R = \begin{bmatrix} 1 & a_{12} & \dots & r_{1k} \\ a_{21} & 1 & \dots & r_{2k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ r_{k1} & r_{k2} & \dots & 1 \end{bmatrix}_{k \times k}$$

$$A = R^{-1} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{bmatrix}_{k \times k}$$

เมื่อ $r_{ij}, i, 2, 3, \dots, i-1, i+1, \dots, j-1, j+1, \dots, k$ เป็นค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์บางส่วนระหว่างตัวแปรที่ i และ j โดยตัวแปรอื่นคงที่

r_{ij} เป็นสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์เชิงเดียวระหว่างตัวแปรที่ i และ j
 k เป็นจำนวนตัวแปรทั้งหมด
 a_{ij} เป็นสมาชิกแถวที่ i และตั้งที่ j ของเมตริกซ์ผกผันของเมตริกซ์สหสัมพันธ์ (R)
 R เป็นเมตริกซ์สหสัมพันธ์
และ A เป็นเมตริกซ์ผกผันของเมตริกซ์สหสัมพันธ์

ส่วนเครื่องหมายของสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรตามกับตัวแปรอิสระใด ๆ นั้นกำหนดตามเครื่องหมายของสัมประสิทธิ์การถดถอยของตัวแปรอิสระนั้น

6. รายละเอียดของโปรแกรมที่ใช้ในการวิจัย

ในการวิจัยครั้งนี้ได้ใช้โปรแกรม S-plus 2000 สำหรับการสร้างตัวแบบด้วยวิธี BMA_{SVT} OPM และ SR เนื่องจากในงานวิจัยของ ราฟเทอร์รี เมดิแกน และ ไฮเอ็ททิง (Raftery Madigan and Hoeting , 1997) ซึ่งเป็นผู้นำเสนอวิธีการเคลื่อนย้ายแบบของเบลส์ได้มีการนำเสนออัลกอริทึมของวิธีการเคลื่อนย้ายแบบของเบลส์โดยใช้โปรแกรม S-plus 2000 ดังนั้น เพื่อความสะดวกในการพัฒนาโปรแกรมของผู้วิจัยจึงได้ใช้โปรแกรม S-plus 2000 ในการเขียนโปรแกรมเพื่อสร้างตัวแบบด้วยวิธี BMA_{SVT} OPM และ SR ดังกล่าว

สำหรับรายละเอียดทั้งหมดของโปรแกรมที่ใช้ในการวิจัยมีดังนี้

ตารางแสดงลักษณะการทำงานของโปรแกรมที่ใช้ในการวิจัย

ลำดับที่	ชื่อโปรแกรม	การทำงานของโปรแกรม	ชื่อโปรแกรมย่อ [*] หรือฟังก์ชันที่เรียกใช้
โปรแกรมหลัก	MAIN	- สร้างข้อมูลตัวแปรตาม - สร้างข้อมูลตัวแปรอิสระ - สร้างตัวแบบด้วยวิธี BMA_{SVT} , OPM และ SR - คำนวณค่า AMSE และค่าส่วน เบี่ยงเบนมาตรฐานของค่า AMSE จากการทำซ้ำ 500 รอบ	rnorm, rmvnorm, fy, SVT, OPM, stepwise, fmse, fsd
โปรแกรมย่อย			
1	SVT	ดำเนินการสร้างตัวแบบตามขั้นตอนของวิธี BMA_{SVT}	choose, flogpost,
2	OPM	ดำเนินการสร้างตัวแบบตามขั้นตอนของวิธี OPM	choose, flogpost, fr
3	stepwise	ดำเนินการสร้างตัวแบบตามขั้นตอนของวิธี SR	
4	MC3	ดำเนินการหาปริภูมิตัวแบบและคำนวณความน่าจะเป็นภายหลัง	
5	choose	สุ่มหาตัวแบบรูปแบบอื่น ๆ	
6	flogpost	คำนวณค่าล็อกของความน่าจะเป็นภายหลังของตัวแบบ	
7	fy	สร้างตัวแปรตาม	
8	fyp	คำนวณค่าประมาณของตัวแปรตาม	
9	fr	คำนวณค่าความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดกำลังสอง	
10	fmse	คำนวณค่า AMSE	
ฟังก์ชัน			
1	rnorm	ทำการสร้างตัวเลขสุ่มให้มีการแจกแจงแบบปกติ	
2	rmvnorm	ทำการสร้างตัวเลขสุ่มให้มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปร	
3	sum	หาผลรวมของข้อมูล	
4	min	หาค่าต่ำสุด	
5	ace	ทำการแปลงที่เหมาะสม	
6	leaps	ทำการสร้างตัวแบบที่เป็นไปได้	

```
*****
MC3<-function(all.y,all.x,num.its,M0.var,M0.out,outs.list,PI,K,ip,cc,n,sde)
{
  Ys <<-scale(all.y)
  Xs <<-scale(all.x)

  M0.var<<-M0.var
  M0.out<<-M0.out
  outs.list <<- outs.list
  PI<<-PI
  K<<-K
  flag <<- 1
  outcnt<<-sum(outs.list)
  ip<<-ip
  cc<<-cc
  sde<<-sde
  n<<-n

  big.list<<-matrix(0,1,4)
  big.list[1,1]<<-sum(2^((0:(length(M0.var)-1))[M0.var]))+1
  if (sum(M0.out)!=0)
    big.list[1,2]<<-sum(2^((0:(length(M0.out)-1))[M0.out]))+1
  else big.list[1,2]<<-1
  if (outcnt!=0) big.list[1,3]<<-(dim(Ys)[1]-sum(M0.out))*log(1-PI)+
    sum(M0.out)*log(PI)+flogpost(Ys,Xs,M0.var,
    sde,n,sum(M0.var),ip,cc)
  else big.list[1,3]<<-flogpost(Ys,Xs,M0.var,
    sde,n,sum(M0.var),ip,cc)
  i_1
  while (i<=num.its)
  {
    if (flag==1)
    {
      if (sum(M0.var)!=0)
```

```

M0.1<-sum(2^((0:(length(M0.var)-1))[M0.var]))+1
else M0.1<-1
if (sum(M0.out)!=0)
M0.2<-sum(2^((0:(length(M0.out)-1))[M0.out]))+1
else M0.2<-1
}

M1 <- choose(M0.var,M0.out)
if (sum(M1$var)!=0)
M1.1<-sum(2^((0:(length(M0.var)-1))[M1$var]))+1
else M1.1<-1
if (sum(M1$out)!=0)
M1.2<-sum(2^((0:(length(M0.out)-1))[M1$out]))+1
else M1.2<-1

if (sum(big.list[,1]==M1.1 & big.list[,2]==M1.2)==0)
{
  if (M1.1==1)
  {
    if (outcnt!=0) a<-(dim(Ys)[1]-sum(M1$out))*log(1-PI)+  

      sum(M1$out)*log(PI)+ flogpost(Ys,Xs,0,sde,n,0,ip,cc)  

    else a<-flogpost(Ys,Xs,0,sde,n,0,ip,cc)
  }
  else
  {
    if (outcnt!=0) a<-(dim(Ys)[1]-sum(M1$out))*log(1-PI)+  

      sum(M1$out)*log(PI)+flogpost(Ys,Xs,M1$var,  

      sde,n,sum(M1$var),ip,cc)  

    else a<-flogpost(Ys,Xs,M1$var,  

      sde,n,sum(M1$var),ip,cc)
  }
  big.list<-rbind(big.list,c(M1.1,M1.2,a,0))
}
}

BF <- exp(big.list[big.list[,1]==M1.1 & big.list[,2]==M1.2,3]-

```

```

big.list[big.list[,1]==M0.1 & big.list[,2]==M0.2,3])

if (BF >= 1) flag <<- 1
else flag <<- rbinom(1,1,BF)

if (flag == 1)
{
  M0.var <<- M1$var
  M0.out <<- M1$out
  M0.1 <<- M1.1
  M0.2 <<- M1.2
}
big.list[big.list[,1]==M0.1 & big.list[,2]==M0.2,4] <<-
big.list[big.list[,1]==M0.1 & big.list[,2]==M0.2,4]+1
i<-i+1
}

var.vect<-matrix(as.logical(rep(big.list[,1]-1,rep(length(M0.var),
length(big.list[,1]))))
%% 2^(0:(length(M0.var) - 1)) %% 2,ncol=length(M0.var),byrow=T)

n.var<-length(M0.var)
ndx<-1:n.var
Xn<-rep("X",n.var)
labs<-paste(Xn,ndx,sep="")

dimnames(var.vect)<-list(c(1:length(var.vect[,1])),labs)

postprob<-matrix((exp(big.list[,3]))/(sum(exp(big.list[,3]))),ncol=1)
dimnames(postprob)[2]_list(c("Post.Mod.Pr."))
visits<-matrix(big.list[,4],ncol=1)

dimnames(visits)[2]<-list(c("#visits"))

```

```

if (length(outs.list)!=0)
{out.vect<-matrix(as.logical(rep(big.list[,2]-1,
                                rep(length(outs.list),length(big.list[,2]))))
                  %% 2^(0:(length(outs.list) - 1)) %%
2),ncol=length(outs.list),byrow=T)
  dimnames(out.vect)<-list(c(1:length(out.vect[,1])),c(outs.list))
  model.matrix<-cbind(var.vect,out.vect,postprob,visits)}
else model.matrix<-cbind(var.vect,postprob,visits)

colno<-length(M0.var)+length(M0.out)+1
model.matrix<-model.matrix[order(-model.matrix[,colno]),]

return(model.matrix)
}

*****
choose<-function(M0.var,M0.out)
{
  var <- M0.var
  in.or.out <- sample(c(1:length(M0.var),rep(0,length(M0.out))),1)
  if (in.or.out == 0){
    out<-M0.out
    in.or.out2 <- sample(1:length(M0.out),1)
    out[in.or.out2]<-!M0.out[in.or.out2]
  }
  else {
    var[in.or.out]<- !M0.var[in.or.out]
    out <- M0.out
  }
  return(var,out)
}

*****
flogpost<-function(y,x,model.vect, sde,n,numx,ip,cc)
{
  x_x[,model.vect]
  xtx_t(x)%*%x
}

```

```

xty_t(x)%*%y
sig2_sde^2
bls_ginverse(ctx)%*%xty
s2x_matrix(nrow=numx,ncol=1)
tau_matrix(nrow=numx,ncol=1)
sigb_matrix(nrow=numx,ncol=1)
diffx_matrix(nrow=samplesize,ncol=numx)
diffx2_matrix(nrow=samplesize,ncol=numx)
s2x_cor(x,trim=0,na.method="fail", unbiased=T)
for (indexj in 1:numx)
{
  tau[indexj,1]_((sde/ctx[indexj,indexj])^0.5)/ip
  if (model.vect[indexj]!=F)
  {
    sigb[indexj,1]_(ip/tau[indexj,1])^0.5
  }
  else
  {
    sigb[indexj,1]_(ip/(cc*tau[indexj,1]))^0.5
  }
}
bigsigb_diag(rep(1,numx))
for (j in 1:numx)
{
  bigsigb[j,j]_sigb[j,1]/s2x[j,j]
}
b11_t(bls)
A_sig2*bigsigb
covb_bigsigb
bigb_rmvnorm(1, mean=b11, cov=covb,d=numx)
bigbbar_rep(sum(bigb)/(numx),numx)
b1_A+(ctx)
b2_(A%*%bigbbar)+(ctx%*%bls)
b2bar_ginverse(b1)%*%b2
bigsigb2b_bigsigb+((sig2^-1)*ctx)

```

```

cov2b_diag(rep(1,numx))
for (j in 1:numx)
{
  cov2b[j,j]_bigsigb2b[j,j]
}
q_matrix(rep(numx,numx),nrow=1,ncol=numx)
mpost_pmvnorm(q,mean=t(b2bar),cov=cov2b)
Impost_log(mpost,10)

return(Impost)
}

*****
fyp_function(rowresult,resultsvt,newx,y,yp1)
{
  for (i in 1:rowresult)
  {
    numxtemp_0
    newnumx_ncol(resultsvt)-2
    for (j in 1:newnumx)
    {
      if (resultsvt[i,j]!=0)
      {
        numxtemp_numxtemp+1
      }
    }
    xtemp_matrix(nrow=samplesize,ncol=numxtemp)
    sumx1_1
    for (indexj in 1:newnumx)
    {
      if (resultsvt[i,indexj]!=0)
      {
        xtemp[,sumx1]_newx[,indexj]
        sumx1_sumx1+1
      }
    }
  }
}

```

```

regmodel_glm(y~xtemp)
yhat_predict(regmodel)
yp1_yp1+resultsvt[i,newnumx+1]*yhat
}

yp_yp1

return(yp)
}

*****fmse_function(y,yp,n,numx)*****

{
dif_y-yp
se_matrix(nrow=n,ncol=1)
for (i in 1:n)
{
se[i]_(dif[i])^2
}
sse_sum(se)
mse_sse/(n-numx-1)

return(mse)
}

*****fy_function(samplesize,sde,x,numx)*****

{
error_rnorm(samplesize,0,sde)
ones_rep(1,samplesize)
xones_cbind(ones,x)
beta_rep(1,numx+1)
y_(xones%*%beta)+error

return(y)
}
*****
```

```

fr_function(regwhich,xtemp,p.5,y,
rowwhich,numxtemp)
{
q_t(xtemp)%*%xtemp
bfull_solve(q)%*%(t(xtemp)%*%y)

r_matrix(nrow=rowwhich,ncol=numxtemp)
sumr_matrix(nrow=numxtemp,ncol=1)
for (j in 1:rowwhich)
{
  for (k in 1:numxtemp)
  {
    r[j,k]_((bfull[k,1]^2)*q[k,k])%*%((regwhich[j,k]-p.5[k,1])^2)
  }
  sumr[j,1]_sum(r[j,])
}
return(sumr)
}

```

MAIN_PROGRAM

```

numx_3
sde_0.25
ip_1
cc_5
numloop_500
samplesize_15
x_rmvnorm(samplesize,mean=rep(0,numx),cov=diag(rep(1,numx)),d=numx)
msesr_matrix(nrow=numloop,ncol=1)
mseopm_matrix(nrow=numloop,ncol=1)
msesvt_matrix(nrow=numloop,ncol=1)

```

```

for (i in 1:numloop)
{
  y_fy(samplesize,sde,x,numx)
  ****
  SR
  ****

  resultsr_stepwise(x,y,intercept=T,tolerance=1.e-07,method="ex",
                     nbest=3)

  regmodel_lm(y~x[,resultsr$which[3,]])
  msesr[i]_sum(regmodel$residuals^2)/regmodel$df
  ****

  OPM
  ****

  resultmc<-MC3(y,x,10000,rep(T,numx),NULL,NULL,0,0,ip,cc,n,sde)
  rowresult_nrow(resultmc)
  p_matrix(nrow=numx,ncol=1)
  numxtemp_0
  for (j in 1:numx)
  {
    prob_matrix(nrow=rowresult,ncol=1)
    for (k in 1:rowresult)
    {
      prob[k,1]_resultmc[k,j]%^%resultmc[k,numx+1]
    }
    p[j,1]_sum(prob)
    if (p[j,1]>=0.5)
    {
      numxtemp_numxtemp+1
    }
  }
  xtemp_matrix(nrow=samplesize,ncol=numxtemp)
  p.5_matrix(nrow=numxtemp,ncol=1)
  sumx_1
  for (l in 1:numx)
  {
    if (p[l,1]>=0.5)
  }
}

```

```

{
  p.5[l,1]_p[l,1]
  xtemp[,sumx]_x[,l]
  sumx_sumx+1
}
}

reg_leaps(xtemp, y,rep(1,samplesize), int=T, method="adjr2", keep.int=T,
  nbest=1, df=samplesize)
numxtemp_ncol(xtemp)
rowwhich_nrow(reg$which)
mr_fr(reg$which,xtemp,p.5,y,rowwhich,numxtemp)
minr_min(mr)
for (l in 1:rowwhich)
{
  if (mr[l,1]==minr)
  {
    regmodel_lm(y~xtemp[,reg$which[l,]])
    mseopm[i]_sum(regmodel$residuals^2)/regmodel$df
  }
}
*****

```

SVT

```

*****
tr_ace(x,y)
tx_matrix(nrow=samplesize,ncol=numx)
for (i in 1:numx)
{
  tx[,i]_tr$tx[,i]
}
xandtx_cbind(x,tx)
newnumx_ncol(xandtx)
resultsvt_MC3(y,xandtx,10000,rep(T,newnumx),NULL,NULL,0,0,ip,cc,n,sde)
rowresult_nrow(resultsvt)
yp_rep(0,samplesize)
ysvt_fyp(rowresult,resultsvt,xandtx,y,yp)

```

```

msesvt[i]_fmse(y,ysvt,samplesize,rowresult)
print(samplesize)
print(i)
}

amsesr_sum(msesr)/numloop
stdsr_matrix(nrow=numloop,ncol=1)
for (indexi in 1:numloop)
{
  stdsr[indexi]_(msesr[indexi]-amsesr)^2
}

stdamsesr_sqrt(sum(stdsr)/(numloop-1))
amseopm_sum(mseopm)/numloop
stdopm_matrix(nrow=numloop,ncol=1)
for (indexi in 1:numloop)
{
  stdopm[indexi]_(mseopm[indexi]-amseopm)^2
}

stdamseopm_sqrt(sum(stdopm)/(numloop-1))
amsesvt_sum(msesvt)/numloop
stdsvt_matrix(nrow=numloop,ncol=1)
for (indexi in 1:numloop)
{
  stdsvt[indexi]_(msesvt[indexi]-amsesvt)^2
}

stdamsesvt_sqrt(sum(stdsvt)/(numloop-1))
amsesr
stdamsesr
amseopm
stdamseopm
amsesvt
stdamsesvt

```

END MAIN_PROGRAM

7. การวิเคราะห์ความแปรปรวนของการทดลองแบบสุ่มโดยสมบูรณ์ภายในกลุ่ม (Randomized Completely Block Design: RCBD)

ในกรณีที่ค่าคงที่ (σ_{β}/τ และ C) ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าต่าง ๆ วิธี OPM จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำใกล้เคียงกับวิธี BMA_{SVT} มาก ส่วนในกรณีที่ค่าคงที่ (σ_{β}/τ และ C) ของวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM มีค่าสูงขึ้นจะทำให้การกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การทดลองมีการกระจายมากขึ้นทำให้ค่าที่สูงได้มีความแม่นยำลดลง จึงส่งผลให้วิธี BMA_{SVT} ให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่าวิธี OPM ขัดเจนยิ่งขึ้น ดังนั้นในการพิจารณาว่าวิธีการใดจะมีประสิทธิภาพมากที่สุดในกรณีที่วิธี BMA_{SVT} ให้ค่า $AMSE$ ต่ำกว่าวิธีอื่น ๆ อย่างคงเส้นคงวาจึงควรใช้การวิเคราะห์ความแปรปรวนของการทดลองแบบสุ่มโดยสมบูรณ์ภายในกลุ่ม (Randomized Completely Block Design: RCBD) เพราะการวิเคราะห์ดังกล่าวจะทำให้ได้วิธีการคัดเลือกสมการทดลองที่มีประสิทธิภาพมากที่สุดอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ โดยผู้วิจัยได้ยกตัวอย่างของการวิเคราะห์ความแปรปรวนของการทดลองแบบสุ่มโดยสมบูรณ์ภายในกลุ่มสำหรับผลการวิจัยตอนที่ 1 (ตารางที่ 4.1) และผลการวิจัยตอนที่ 2 (ตารางที่ 4.13) ดังนี้

**สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย**

ผลการวิเคราะห์สำหรับตารางที่ 4.1

กรณี $\sigma = 0.25$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอย่างทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอย่างที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฎิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	44.788 ^a	3	14.929	112.567	.000
METHOD	44.788	3	14.929	112.567	.000
Error	1.194	9	.133		
Total	45.982	12			

a. R Squared = .974 (Adjusted R Squared = .965)

(1)

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
					Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	OPM	.2575128	.001	.627315	1.792385
		SVT	.2575128	.000	1.163515	2.328585
	OPM	SR	.2575128	.001	-1.792385	-.627315
		SVT	.536200	.067	-.046335	1.118735
	SVT	SR	.2575128	.000	-2.328585	-1.163515
		OPM	.2575128	.067	-1.118735	.046335
Bonferroni	SR	OPM	.2575128	.003	.454481	1.965219
		SVT	.2575128	.000	.990681	2.501419
	OPM	SR	.2575128	.003	-1.965219	-.454481
		SVT	.2575128	.201	-.219169	1.291569
	SVT	SR	.2575128	.000	-2.501419	-.990681
		OPM	.2575128	.201	-.291569	.219169

Based on observed means.

*. The mean difference is significant at the .05 level.

จากผลการวิเคราะห์ (1) แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก (2), (3) แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ไม่มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และวิธี SR มีความแตกต่างจากวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

กรณี $\sigma = 0.50$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฏิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	68.080 ^a	3	22.693	100.768	.000
METHOD	68.080	3	22.693	100.768	.000
Error	2.027	9	.225		
Total	70.107	12			

a. R Squared = .971 (Adjusted R Squared = .961)

1

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

	(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
						Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	OPM	1.482700*	.3355612	.002	.723608	2.241792
		SVT	2.118825*	.3355612	.000	1.359733	2.877917
		OPM	-1.482700*	.3355612	.002	-2.241792	-.723608
		SVT	.636125	.3355612	.091	-.122967	1.395217
	SVT	SR	-2.118825*	.3355612	.000	-2.877917	-1.359733
		OPM	-.636125	.3355612	.091	-1.395217	.122967
		SR	1.482700*	.3355612	.005	.498390	2.467010
	Bonferroni	OPM	2.118825*	.3355612	.000	1.134515	3.103135
		SVT	.636125	.3355612	.272	-2.467010	-.498390
		OPM	-2.118825*	.3355612	.000	-.348185	1.620435
		SVT	-.636125	.3355612	.272	-3.103135	-1.134515

Based on observed means.

*. The mean difference is significant at the .05 level.

จากผลการวิเคราะห์ 1 แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก 2, 3 แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ไม่มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และวิธี SR มีความแตกต่างจากวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

กรณี $\sigma = 2.50$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฎิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	68.080 ^a	3	22.693	100.768	.000
METHOD	68.080	3	22.693	100.768	.000
Error	2.027	9	.225		
Total	70.107	12			

1

a. R Squared = .971 (Adjusted R Squared = .961)

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

	(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
						Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	OPM	1.482700*	.3355612	.002	.723608	2.241792
		SVT	2.118825*	.3355612	.000	1.359733	2.877917
	OPM	SR	-1.482700*	.3355612	.002	-2.241792	-.723608
		SVT	.636125	.3355612	.091	-.122967	1.395217
	SVT	SR	-2.118825*	.3355612	.000	-2.877917	-1.359733
		OPM	-.636125	.3355612	.091	-1.395217	.122967
	Bonferroni	SR	1.482700*	.3355612	.005	.498390	2.467010
		SVT	2.118825*	.3355612	.000	1.134515	3.103135
	OPM	SR	-1.482700*	.3355612	.005	-2.467010	-.498390
		SVT	.636125	.3355612	.272	-.348185	1.620435
	SVT	SR	-2.118825*	.3355612	.000	-3.103135	-1.134515
		OPM	-.636125	.3355612	.272	-1.620435	.348185

Based on observed means.

*. The mean difference is significant at the .05 level.

จากผลการวิเคราะห์ 1 แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก 2, 3 แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ไม่มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และวิธี SR มีความแตกต่างจากวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

ผลการวิเคราะห์สำหรับตารางที่ 4.13

กรณี $\sigma = 0.25$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฎิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	56.073 ^a	3	18.691	106.250	.000
METHOD	56.073	3	18.691	106.250	.000
Error	1.583	9	.176		
Total	57.656	12			

a. R Squared = .973 (Adjusted R Squared = .963)

(1)

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
					Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	1.245700*	.2965762	.002	.574798	1.916602
		1.695400*	.2965762	.000	1.024498	2.366302
	OPM	-1.245700*	.2965762	(2) .002	-1.916602	-.574798
		.449700	.2965762		.164	-.221202
	SVT	-1.695400*	.2965762	.000	-2.366302	-1.024498
		-.449700	.2965762	.164	-1.120602	.221202
Bonferroni	SR	1.245700*	.2965762	.007	.375746	2.115654
		1.695400*	.2965762	.001	.825446	2.565354
	OPM	-1.245700*	.2965762	(3) .007	-2.115654	-.375746
		.449700	.2965762		.491	-.420254
	SVT	-1.695400*	.2965762	.001	-2.565354	-.825446
		-.449700	.2965762	.491	-1.319654	.420254

Based on observed means.

*. The mean difference is significant at the .05 level.

(2)

(3)

จากผลการวิเคราะห์ (1) แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก (2), (3) แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ไม่มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และวิธี SR มีความแตกต่างจากวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

กรณี $\sigma = 0.50$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฏิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	88.025 ^a	3	29.342	168.811	.000
METHOD	88.025	3	29.342	168.811	.000
Error	1.564	9	.174		
Total	89.589	12			

a. R Squared = .983 (Adjusted R Squared = .977)

1

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

	(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
						Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	OPM	1.517925*	.2947991	.001	.851043	2.184807
		SVT	1.819025*	.2947991	.000	1.152143	2.485907
	OPM	SR	-1.517925*	.2947991	.001	-2.184807	-.851043
		SVT	.301100	.2947991	.334	-.365782	.967982
	SVT	SR	-1.819025*	.2947991	.000	-2.485907	-1.152143
		OPM	-.301100	.2947991	.334	-.967982	.365782
Bonferroni	SR	OPM	1.517925*	.2947991	.002	.653184	2.382666
		SVT	1.819025*	.2947991	.000	.954284	2.683766
	OPM	SR	-1.517925*	.2947991	.002	-2.382666	-.653184
		SVT	.301100	.2947991	.000	-.563641	1.165841
	SVT	SR	-1.819025*	.2947991	.000	-2.683766	-.954284
		OPM	-.301100	.2947991	1.000	-1.165841	.563641

1

จากผลการวิเคราะห์ แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่

แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก 2, 3 แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} และวิธี OPM ไม่มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และวิธี SR มีความแตกต่างจากวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

2

3

กรณี $\sigma = 2.50$

H_0 : ไม่มีความแตกต่างกันระหว่างวิธีการคัดเลือกสมการทดแทนทั้ง 3 วิธี

H_1 : มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ
ระดับนัยสำคัญที่ 0.05

เขตปฏิเสธ จะปฏิเสธ H_0 ถ้า $F > F_{.95:3, 12}$ หรือ $Sig. < .05$

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: AMSE

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Model	588.812 ^a	3	196.271	322.837	.000
METHOD	588.812	3	196.271	322.837	.000
Error	5.472	9	.608		
Total	594.284	12			

a. R Squared = .991 (Adjusted R Squared = .988)

1

Multiple Comparisons

Dependent Variable: AMSE

	(I) Method	(J) Method	Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
						Lower Bound	Upper Bound
LSD	SR	OPM	2.109500*	.5513417	.004	.862279	3.356721
		SVT	4.002600*	.5513417	.000	2.755379	5.249821
	OPM	SR	-2.109500*	.5513417	.004	-3.356721	-.862279
		SVT	1.893100*	.5513417	.007	.645879	3.140321
	SVT	SR	-4.002600*	.5513417	.000	-5.249821	-2.755379
		OPM	-1.893100*	.5513417	.007	-3.140321	-.645879
Bonferroni	SR	OPM	2.109500*	.5513417	.012	.492236	3.726764
		SVT	4.002600*	.5513417	.000	2.385336	5.619864
	OPM	SR	-2.109500*	.5513417	.012	-3.726764	-.492236
		SVT	1.893100*	.5513417	.022	.275836	3.510364
	SVT	SR	-4.002600*	.5513417	.000	-5.619864	-2.385336
		OPM	-1.893100*	.5513417	.022	-3.510364	-.275836

Based on observed means.

*. The mean difference is significant at the .05 level.

จากผลการวิเคราะห์ 1 แสดงว่า มีอย่างน้อย 1 วิธีการคัดเลือกสมการทดแทนที่แตกต่างจากวิธีอื่น ๆ ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05 และจาก 2, 3 แสดงว่าวิธี BMA_{SVT} วิธี OPM และวิธี SR มีความแตกต่างกัน ณ ระดับนัยสำคัญ 0.05

ประวัติผู้เขียนวิทยานิพนธ์

นางสาวจิตติมา ผสมญาติ เกิดเมื่อวันที่ 23 ธันวาคม 2520 ที่จังหวัดชลบุรี สำเร็จการศึกษาระดับปริญญาตรีวิทยาศาสตรบัณฑิต เกียรตินิยมอันดับสอง สาขาเศรษฐศาสตร์ จากคณะเศรษฐศาสตร์ มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์ เมื่อ พ.ศ.2541 และเข้าศึกษาต่อในระดับปริญญา มหาบัณฑิต สาขาสังคม ภาควิชาสังคม มนุษยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย เมื่อ พ.ศ.2544

สถาบันวิทยบริการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย